

VO ANGEWANDTE MATHEMATIK

I. Lineare Gleichungen und Polynome

II. Differenzialgleichungen

III. Fourierreihen

IV. Weitere numerische Verfahren

EINLEITUNG

$$f(x), f'(x), (e^x)' = e^x, x' = 1$$

$$x(t), \dot{x}(t) \quad \text{1. Ableitung}$$

$$f'', \ddot{x} \quad f^{(n)}, x^{(n)}$$

Satz Sei $a \in \mathbb{R}$. Dann erfüllt eine differenzierbare Funktion $x: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ genau dann $\dot{x}(t) = ax(t) \quad \forall t \in \mathbb{R}$, wenn $\exists c \in \mathbb{R}$, sodass $x(t) = ce^{at} \quad \forall t \in \mathbb{R}$. (bzw. $\dot{x} = ax \Leftrightarrow \exists c: x(t) = ce^{at}$)

Beweis:

$$\Leftarrow: x(t) = ce^{at} \Rightarrow \dot{x}(t) = \underbrace{ce^{at}}_{=x(t)} \cdot a = ax(t)$$

$$\Rightarrow: \text{Setze } y(t) := x(t)e^{-at}$$

$$\dot{y}(t) = \dot{x}(t)e^{-at} + x(t)e^{-at} \cdot (-a) = e^{-at} \cdot \underbrace{(\dot{x}(t) - ax(t))}_{=0} = 0 \Rightarrow y \text{ ist konstant}$$

$$\text{Mittelwertsatz} \Rightarrow \exists c: c = y(t) = x(t)e^{-at} \Rightarrow x(t) = ce^{at} \quad \square$$

Ist König Arthur an dem Tisch in Winchester gegessen?

Alter bestimmen, C^{14} -Methode

Falls König Arthur wirklich gelebt hat, dann im 5./6. Jahrhundert.

$$\text{radioaktiver Zerfall: } \dot{x} = -kx \quad (k > 0) \Rightarrow x(t) = ce^{-kt}$$

bei c^{14} : $k \approx 1,245 \cdot 10^{-4} / \text{Jahr}$

frisch gefällter Baum: 6,68

Tisch in Winchester (1976): 6,08

$$x(0) = c, \quad \frac{x(0)}{x(t)} = \frac{c}{c e^{-kt}} = \boxed{e^{kt} = \frac{6,68}{6,08}}$$

$$\Rightarrow kt = \log \frac{6,68}{6,08} \Rightarrow t = \frac{1}{k} \cdot \log \frac{6,68}{6,08} \approx 756 \text{ Jahre}$$

Also stammt der Tisch aus dem 12. / 13. Jahrhundert, König Arthur ist nie an diesem Tisch gesessen.

König Arthur (waliser) kämpft gegen England

$x(t)$... Mann / Frau der Armee von König Arthur

$y(t)$... Mann / Frau der Armee Englands

$$\begin{aligned} \dot{x}(t) &= -\frac{1}{8} y(t) & x(0) &= 8000 \\ \dot{y}(t) &= -\frac{1}{2} x(t) & y(0) &= 15000 \end{aligned}$$

System von Differenzialgleichungen, gekoppelte Differenzialgleichung

• $2 \times 1.$ Gleichung + $2.$ Gleichung: $(2x+y)' = -\frac{1}{4}y - \frac{1}{2}x = -\frac{1}{4}(y+2x)$

also $(2x+y)' = -\frac{1}{4}(2x+y) \Rightarrow 2x+y = c_1 e^{-\frac{1}{4}t}$

$t=0$: $c_1 = 2x(0) + y(0) = 31000 \Rightarrow 2x+y = 31000 e^{-\frac{1}{4}t}$

• $2 \times 1.$ Gleichung - $2.$ Gleichung: $(2x-y)' = -\frac{1}{4}y + \frac{1}{2}x = \frac{1}{4}(-y+2x)$

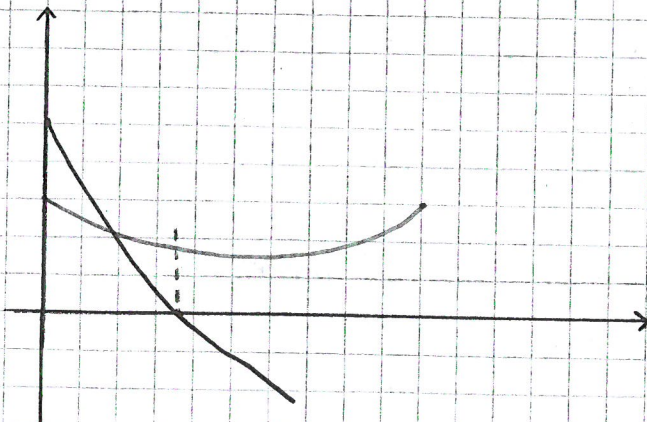
also $(2x-y)' = \frac{1}{4}(2x-y) \Rightarrow 2x-y = c_2 e^{\frac{1}{4}t}$

$t=0$: $c_2 = 2x(0) - y(0) = 1000 \Rightarrow 2x-y = 1000 e^{\frac{1}{4}t}$

$$\Rightarrow \begin{aligned} + 2x - y &= 1000 e^{\frac{1}{4}t} \\ 2x + y &= 31000 e^{-\frac{1}{4}t} \end{aligned}$$

$$4x = 31000 e^{-\frac{1}{4}t} + 1000 e^{\frac{1}{4}t}$$

$$\Rightarrow \boxed{\begin{aligned} x(t) &= 7750 e^{-\frac{1}{4}t} + 250 e^{\frac{1}{4}t} \\ y(t) &= 15000 e^{-\frac{1}{4}t} + 500 e^{\frac{1}{4}t} \end{aligned}}$$



A
E

$$x = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}, \dot{x} = \begin{pmatrix} \dot{x} \\ \dot{y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{8}y \\ -\frac{1}{2}x \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{8} \\ -\frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

Wir haben die Matrix $A = \begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{8} \\ -\frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}$ diagonalisiert.

Also Eigenwerte und (Eigenvektoren) bestimmen.

$$p(x) = \det(A - x \text{id}) = \det \begin{pmatrix} -x & -\frac{1}{8} \\ -\frac{1}{2} & -x \end{pmatrix} = x^2 - \frac{1}{16},$$

$$0 = p(x) = x^2 - \frac{1}{16} \Leftrightarrow x = \pm \frac{1}{4}$$

• 1. Methode: Eigenvektor

$$\text{Eigenvektor zu } \frac{1}{4}: \begin{array}{ccc|c} -\frac{1}{4} & -\frac{1}{8} & 0 & \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{4} & 0 & \end{array} \rightarrow \begin{array}{ccc|c} 2 & 1 & 0 & \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} \\ \hline 2 & 1 & 0 & \end{array}$$

$$\text{Eigenvektor zu } -\frac{1}{4}: \begin{array}{ccc|c} \frac{1}{4} & -\frac{1}{8} & 0 & \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{4} & 0 & \end{array} \rightarrow \begin{array}{ccc|c} 2 & -1 & 0 & \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \\ \hline -2 & 1 & 0 & \end{array}$$

$$x(t) = c_1 e^{\frac{1}{4}t} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + c_2 e^{-\frac{1}{4}t} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

┌ $x(t) = x_1(t) \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + x_2(t) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$... Linearkombination

$$\begin{aligned} \dot{x}_1(t) \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + \dot{x}_2(t) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} &= \dot{x}(t) = A x(t) = x_1(t) A \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + x_2(t) A \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} x_1(t) \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} - \frac{1}{4} x_2(t) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \\ &= x_1(t) \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + x_2(t) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} = -\frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \dot{x}_1(t) = \frac{1}{4} x_1(t)$$

$$\dot{x}_2(t) = -\frac{1}{4} x_2(t)$$

(bez. $\left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$ hat Matrix A die Gestalt $\begin{pmatrix} \frac{1}{4} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{4} \end{pmatrix}$)

$$\Rightarrow x_1(t) = c_1 e^{\frac{1}{4}t}, \quad x_2(t) = c_2 e^{-\frac{1}{4}t}$$

$$\Rightarrow x(t) = c_1 e^{\frac{1}{4}t} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + c_2 e^{-\frac{1}{4}t} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

... dafür muss die Matrix diagonalisierbar sein (bei 2×2 : 2 verschiedene Eigenwerte haben)

└

$$\begin{pmatrix} 8000 \\ 15000 \end{pmatrix} = x(0) = c_1 \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + c_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\text{Gleichungssystem lösen: } x(t) = e^{\frac{1}{4}t} \begin{pmatrix} 250 \\ -500 \end{pmatrix} + e^{-\frac{1}{4}t} \begin{pmatrix} 7750 \\ 15500 \end{pmatrix}$$

• 2. Methode:

$$\text{Lösung: } x(t) = e^{\frac{1}{4}t} v_1 + e^{-\frac{1}{4}t} v_2$$

$$\begin{pmatrix} 8000 \\ 15000 \end{pmatrix} = x(0) = v_1 + v_2 \quad \dots 1. \text{ Gleichung}$$

Ableitung berechnen: $\dot{x}(t) = \frac{1}{4} e^{\frac{1}{4}t} v_1 - \frac{1}{4} e^{-\frac{1}{4}t} v_2$

$\dot{x}(0) = \frac{1}{4} v_1 - \frac{1}{4} v_2$

$\dot{x} = Ax, \quad \dot{x}(0) = Ax(0)$

$\dot{x}(0) = \begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{8} \\ -\frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix} x(0) = \begin{pmatrix} -1875 \\ -4000 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8000 \\ 15000 \end{pmatrix}$

$\frac{1}{4} v_1 - \frac{1}{4} v_2 = \begin{pmatrix} -1875 \\ -4000 \end{pmatrix} \dots 2. \text{ Gleichung}$

1. Gleichung + 4 * 2. Gleichung: $2v_1 = \begin{pmatrix} 8000 \\ 15000 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -75000 \\ -16000 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 500 \\ -1000 \end{pmatrix}$

$\Rightarrow v_1 = \begin{pmatrix} 250 \\ -500 \end{pmatrix} \Rightarrow v_2 = \begin{pmatrix} 7750 \\ 15500 \end{pmatrix}$

$\Rightarrow x(t) = e^{\frac{1}{4}t} \begin{pmatrix} 250 \\ -500 \end{pmatrix} + e^{-\frac{1}{4}t} \begin{pmatrix} 7750 \\ 15500 \end{pmatrix}$

Beispiel:

$\dot{x} = \begin{pmatrix} 9 & -10 \\ -10 & -12 \end{pmatrix} x, \quad x(0) = \begin{pmatrix} 7 \\ 3 \end{pmatrix}$

Eigenwerte berechnen: $p(x) = \det(A - x \text{id}) = \det \begin{pmatrix} 9-x & -10 \\ -10 & -12-x \end{pmatrix} = (9-x)(-12-x) - (-10)(-10) =$

„charakteristisches Polynom“

$= -108 + 12x - 9x + x^2 - 100 = x^2 + 3x - 208$

$x^2 + 3x - 208 = 0 \Leftrightarrow x = -\frac{3}{2} \pm \sqrt{\frac{9}{4} + 208} = -16, 13$
 Eigenwerte: -16, 13

• 1. Methode:

Eigenvektoren: -16: $\begin{array}{ccc|c} 25 & -10 & 0 & 0 \\ -10 & 4 & 0 & 0 \end{array} \xrightarrow{\substack{:5 \\ :2}} \begin{array}{ccc|c} 5 & -2 & 0 & 0 \\ -5 & -2 & 0 & 0 \end{array} \Rightarrow v_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{da A symmetrisch}} v_2 = \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \end{pmatrix}$

$x(t) = c_1 e^{-16t} \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} + c_2 e^{13t} \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} 7 \\ 3 \end{pmatrix} = x(0) = c_1 \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} + c_2 \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \end{pmatrix}$

Gauß-Verfahren: $\begin{array}{cc|c} 2 & 5 & 7 \\ 5 & -2 & 3 \end{array} \xrightarrow{2 \times 2. \text{ Zeile} - 5 \times 1. \text{ Zeile}} \begin{array}{cc|c} 2 & 5 & 7 \\ 0 & -29 & -29 \end{array} \rightarrow c_2 = 1 \rightarrow c_1 = 1$

$x(t) = e^{-16t} \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} + e^{13t} \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \end{pmatrix}$

• 2. Methode:

$x(t) = e^{-16t} v_1 + e^{13t} v_2$

$\begin{pmatrix} 7 \\ 3 \end{pmatrix} = x(0) = v_1 + v_2 \dots 1. \text{ Gleichung}$

$\dot{x}(t) = -16 e^{-16t} v_1 + 13 e^{13t} v_2 \Rightarrow \dot{x}(0) = -16 v_1 + 13 v_2$

$\dot{x}(0) = Ax(0) = \begin{pmatrix} 9 & -10 \\ -10 & -12 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 7 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 33 \\ -106 \end{pmatrix}$, also: $-16 v_1 + 13 v_2 = \begin{pmatrix} 33 \\ -106 \end{pmatrix} \dots 2. \text{ Gleichung}$

16 * 1. Gleichung + 2. Gleichung: $29 v_2 = \begin{pmatrix} 145 \\ -58 \end{pmatrix} \Rightarrow v_2 = \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \end{pmatrix}, v_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} \Rightarrow x(t) = e^{-16t} \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} + e^{13t} \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \end{pmatrix}$

I. LINEARE GLEICHUNGSSYSTEME UND POLYNOME

1, Gauß-Verfahren

Beispiel Marssonde:

$$\begin{aligned} 2 \text{ Tests ergeben: } & 3,814 \cdot 10^{-4} x_1 + 0,7128 x_2 = 8,586 \\ & 0,1872 x_1 + 0,1626 x_2 = 9,612 \end{aligned}$$

(„exakte Lösung“: $(40,9126)$ $(12,0236)$)

$$\Gamma \quad Ax=b \quad \begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} & b_m \end{array}$$

Erlaubt: * Zeilen vertauschen (Achtung: für die Determinante mitzählen, bei einer ungeraden Anzahl an Tauschen ändert sich das Vorzeichen der Determinante)

* mit Vorbehalt: Spalten vertauschen (Achtung: für die Determinante mitzählen)

$$\begin{array}{cc|c} 2 & 1 & 3 \\ 5 & 2 & 7 \\ \hline x_1 & x_2 & \end{array} \quad \begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 7 \\ \hline x_2 & x_1 & \end{array}$$

|| * Man nimmt eine Ausgangsreihe und zählt zu einer anderen Reihe ein Vielfaches der Ausgangsreihe hinzu.

Beispiel:

$$x_1 - 2x_2 + 3x_3 = 28,$$

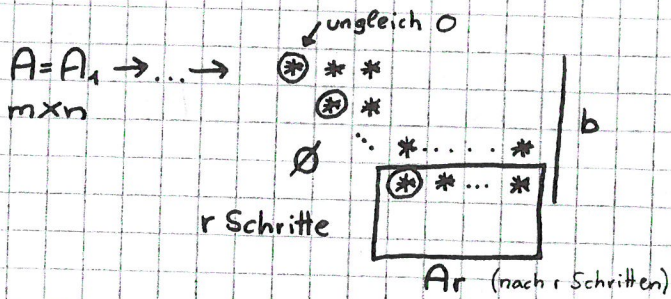
$$2x_1 - 3x_2 + 7x_3 = 61,$$

$$x_1 + 2x_2 + 8x_3 = 55$$

$$\begin{array}{ccc|ccc|ccc|c} 1 & -2 & 3 & 28 & 1 & -2 & 3 & 28 & 1 & -2 & 3 & 28 \\ 2 & -3 & 7 & 61 & \xrightarrow{-2 \times \text{Ausg.}} & 0 & 1 & 1 & 5 & \xrightarrow{-2 \times \text{Ausg.}} & 0 & 1 & 1 & 5 \\ 1 & 2 & 8 & 55 & \xrightarrow{-\text{Ausg.}} & 0 & 4 & 5 & 27 & \xrightarrow{-4 \times \text{Ausg.}} & 0 & 0 & 1 & 7 \end{array}$$

$$\rightarrow x_3 = 7, x_2 = -2, x_1 = 3 \rightarrow \text{Lösung: } x = \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ 7 \end{pmatrix}$$

$$\det A = \text{„Produkt der Diagonalelemente“} = 1$$



$$A_r = (a_{j,k}^{(r)})_{j=r, k=r}^{m, n}$$

$$\| a_{j,k}^{(r+1)} = a_{j,k}^{(r)} - \frac{a_{j,r}^{(r)}}{a_{r,r}^{(r)}} a_{r,k}^{(r)} \quad (\text{Formel für Gauß-Verfahren})$$

Zeilen- bzw. Spaltenaustauschungen:

PAQ, P, Q Permutationsmatrix (det kann nur +1 oder -1 sein)

Matrix, wo in jeder Zeile und Spalte genau ein Einsler stehend sonst nur Nullen,

also z.B.:

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A = LR$$

beim letzten Beispiel: $R = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ $L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \end{pmatrix}$

$\rightarrow \det = 1$
 \leftarrow 2-fache von \textcircled{I} abgezogen
 \leftarrow \textcircled{I} abgezogen

R ist oben Dreiecksmatrix, L ist unten Dreiecksmatrix
 $\det A = \det L \cdot \det R$

\rightarrow standardmäßig 1

Was geht noch mit Gauß?

- Geht auch gut bei nicht eindeutigen Lösungen.
- Simultanes Lösen von Gleichungssystemen.
- Matrizen invertieren. (im Prinzip gehört das zum simultanen Lösen)

• Simultanes Lösen:

Bsp: $x_1 + x_2 = 3$ | $x_1 + x_2 = 8$
 $x_1 + 2x_2 = 4$ | $x_1 + 2x_2 = 11$ $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$

$$\begin{array}{cc|cc} 1 & 1 & 3 & 8 \\ 1 & 2 & 4 & 11 \end{array} \xrightarrow{\textcircled{I}} \begin{array}{cc|cc} 1 & 1 & 3 & 8 \\ 0 & 1 & 1 & 3 \end{array} \xrightarrow{\textcircled{II}} \begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & 2 & 5 \\ 0 & 1 & 1 & 3 \end{array}$$

1. Gleichung: Lösung: $\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, 2. Gleichung: Lösung: $\begin{pmatrix} 5 \\ 3 \end{pmatrix}$

• Matrizen invertieren

Bsp: $\begin{pmatrix} 2 & -2 & 1 \\ 1 & -3 & 4 \\ 2 & -5 & 6 \end{pmatrix}^{-1}$

$$\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -3 & 4 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & -5 & 6 & 0 & 0 & 1 \end{array} \xrightarrow{-2 \times \textcircled{II}} \begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 4 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & -7 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 & -2 & 1 \end{array} \xrightarrow{-4 \times \textcircled{III}} \begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 4 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 6 & -4 & 2 \end{array} \xrightarrow{-4 \times \textcircled{III}} \begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 4 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 6 & -4 & 2 \end{array} \xrightarrow{+2 \times \textcircled{III}} \begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 4 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 6 & -4 & 2 \end{array}$$

$$\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & -4 & -23 & 16 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 10 & -7 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 6 & -4 \end{array} \xrightarrow{+3 \times \text{II}} \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 2 & 7 & -5 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 10 & -7 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 6 & -4 \end{array} \Rightarrow A^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & 7 & -5 \\ 2 & 10 & -7 \\ 1 & 6 & -4 \end{pmatrix}$$

Beispiel mit x_1 bis x_4 :

$$\begin{aligned} x_1 - 2x_2 + x_3 + 2x_4 &= 5 \\ 2x_1 - 4x_2 - x_3 + 7x_4 &= 4 \end{aligned}$$

$$\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 1 & 2 & 5 \\ 2 & -4 & -1 & 7 & 4 \end{array} \xrightarrow{-2 \times \text{I}} \begin{array}{cccc|c} \textcircled{1} & -2 & 1 & 2 & 5 \\ 0 & 0 & \textcircled{-3} & 3 & -6 \end{array}$$

spezielle Lösung: Wähle $x_2 = x_4 = 0 \Rightarrow x_3 = 2 \Rightarrow x_1 = 3$ also $\begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}$

homogen:

$$\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 3 & 0 \\ & 1 & & 0 & \\ & 0 & & 1 & \end{array}$$

1. Vektor: $x_2 = 1, x_4 = 0 \Rightarrow x_3 = 0 \Rightarrow x_1 = 2 \quad v_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

2. Vektor: $x_2 = 0, x_4 = 1 \Rightarrow x_3 = 1 \Rightarrow x_1 = -3 \quad v_2 = \begin{pmatrix} -3 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

Lösung: $X = \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} + t_1 \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + t_2 \cdot \begin{pmatrix} -3 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

2) Determinanten

Wie kann man Determinanten ausrechnen? Bei konkreten Matrizen: Gauß-Verfahren.

Entwickle nach Zeile oder Spalte:

$$\det A = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+j} \cdot a_{j,k} \cdot \det A_{j,k} =$$

$$= \sum_{j=1}^n (-1)^{k+j} \cdot a_{j,k} \cdot \det A_{j,k} \quad \text{wobei } A_{j,k} = \begin{pmatrix} \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots \end{pmatrix} \begin{array}{l} \text{j-Zeile} \\ \text{streichen} \\ \text{k-Spalte} \end{array}$$

$$\begin{pmatrix} + & - & + & - & \dots \\ - & + & - & + & \dots \\ + & - & + & - & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \end{pmatrix} = \pm \otimes \det \left(\begin{array}{ccc|ccc} & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ \hline & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \end{array} \right) \pm \text{usw.}$$

2x2 Matrizen: $\det \begin{pmatrix} * & * \\ * & * \end{pmatrix} = \bullet - \bullet$

3x3 Matrizen (Regel von SARRUS): $\det \begin{pmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ * & * & * \end{pmatrix} = \bullet - \bullet$

Bsp: $\det \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 2 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix} = 1 \cdot 1 \cdot 2 + 2 \cdot 3 \cdot 2 + 1 \cdot 0 \cdot 1 - 1 \cdot 1 \cdot 2 - 2 \cdot 0 \cdot 2 - 1 \cdot 3 \cdot 1 =$
 $= 2 + 12 + 0 - 2 - 0 - 3 = 9$

3) Gauß-Verfahren für spezielle Matrizen

Def: Eine Matrix $A = (a_{j,k})$ heißt diagonaldominant, falls

$$\forall a_{j,j} > \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq j}}^n |a_{j,k}|$$

Proposition: Falls A diagonaldominant ist, dann ist auch A_r diagonaldominant.
(Beweis: Übung)

Def: Eine $n \times n$ -Matrix über \mathbb{R} heißt positiv definit, falls $A^t = A$ (symmetrisch)

und $\forall x \neq 0: x^t A x > 0$. ($x^t A x \geq 0 \Rightarrow$ positiv semidefinit)

Positiv definit \Leftrightarrow alle Eigenwerte > 0

Proposition: Sei A positiv definit. Dann $\exists k$, sodass $a_{k,k} \geq |a_{r,s}| \forall r,s$.
Weiters ist $a_{k,k} > 0$.

Beweis:

Wähle j, k so, dass $|a_{j,k}| \geq |a_{r,s}| \forall r,s$. Es ist $|a_{j,k}| > 0$, weil sonst: $A = 0$ nicht positiv definit.

1. Fall: $j=k$: Setze $x = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}^k$. $0 < x^t A x = (a_{k1} \dots a_{kn}) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = a_{kk}$

2. Fall: $j \neq k$: Es kann $a_{j,k} > 0$ oder $a_{j,k} < 0$ sein. O.B.d.A können wir $a_{j,k} > 0$ annehmen.

Setze $x = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}^j$. (bei $a_{j,k} < 0: \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}^j$)

$$\Rightarrow 0 < x^t A x = \begin{pmatrix} a_{1,j} - a_{1,k} & a_{2,j} - a_{2,k} & \dots & a_{n,j} - a_{n,k} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} =$$

$$= a_{j,j} - a_{j,k} - \underbrace{(a_{k,j} - a_{k,k})}_{= a_{j,k}} = a_{j,j} + a_{k,k} - 2a_{j,k}$$

$$\Rightarrow 2a_{j,k} < a_{j,j} + a_{k,k} \Rightarrow a_{j,j} > |a_{j,k}| \text{ oder } a_{k,k} > |a_{j,k}|. \quad \square$$

Proposition: Sei A positiv definit. Dann sind auch die im Gauß-Verfahren auftretenden Matrizen A_r positiv definit.

Beweis:

Induktion nach r :

Für $r=1$: $A_1 = A$ positiv definit.

Sei $r \in \{1, \dots, n-1\}$ und sei A_r positiv definit.

$$A_{r+1} = (a_{j,k}^{(r+1)})_{j,k=r+1}^n, \quad a_{j,k}^{(r+1)} = a_{j,k}^{(r)} - \frac{a_{j,r}^{(r)} \cdot a_{r,k}^{(r)}}{a_{r,r}^{(r)}}$$

$$a_{k,j}^{(r+1)} = \underbrace{a_{k,j}^{(r)}}_{= a_{j,k}^{(r)}} - \frac{a_{k,r}^{(r)} \cdot a_{r,j}^{(r)}}{a_{r,r}^{(r)}} = a_{j,k}^{(r+1)}, \text{ also } A_{r+1} \text{ ist symmetrisch.}$$

Sei $X = \begin{pmatrix} x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \neq 0$. Setze $\hat{X} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{a_{r,r}^{(r)}} \sum_{s=r+1}^n a_{r,s}^{(r)} x_s \\ x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \neq 0$.

(A_r positiv definit)

$$\Rightarrow 0 < \hat{X}^t A_r \hat{X} = a_{r,r} \frac{1}{(a_{r,r}^{(r)})^2} \left(\sum_{s=r+1}^n a_{r,s}^{(r)} x_s \right)^2 + 2 \sum_{k=r+1}^n x_k a_{r,k}^{(r)} \left(-\frac{1}{a_{r,r}^{(r)}} \sum_{s=r+1}^n a_{r,s}^{(r)} x_s \right) +$$

$$\begin{pmatrix} * & * & \dots & * \\ * & * & \dots & * \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ * & * & \dots & * \end{pmatrix} = -2 \frac{1}{a_{r,r}^{(r)}} \left(\sum_{s=r+1}^n a_{r,s}^{(r)} x_s \right) \left(\sum_{k=r+1}^n a_{r,k}^{(r)} x_k \right)$$

$$+ \sum_{j=r+1}^n \sum_{k=r+1}^n a_{j,k}^{(r)} x_j x_k = \left(\sum_{s=r+1}^n a_{r,s}^{(r)} x_s \right)^2$$

$$= -\frac{1}{a_{r,r}^{(r)}} \left(\sum_{s=r+1}^n a_{r,s}^{(r)} x_s \right)^2 + \sum_{j=r+1}^n \sum_{k=r+1}^n a_{j,k}^{(r)} x_j x_k =$$

$$\sum_{j=r+1}^n \sum_{k=r+1}^n \left(-\frac{1}{a_{r,r}^{(r)}} a_{r,j}^{(r)} a_{r,k}^{(r)} x_j x_k \right)$$

$$= \sum_{j=r+1}^n \sum_{k=r+1}^n \left(a_{j,k}^{(r+1)} - \frac{1}{a_{r,r}^{(r)}} a_{j,r}^{(r)} a_{r,k}^{(r)} \right) x_j x_k = x^t A_{r+1} x$$

Somit ist A_{r+1} positiv definit. \square

4) Überbestimmte Gleichungssysteme

|| „mehr Gleichungen als Unbekannte“ \rightarrow Im Normalfall keine Lösung.

Bei Marssonde:

$$0,4392 x_1 + 0,3485 x_2 = 9,891$$

Def: Sei A eine $m \times n$ -Matrix ($m \geq n$) und $b \in \mathbb{R}^m$.

Dann heißt $X \in \mathbb{R}^n$ eine „beste Lösung“ von $Ax=b$, falls

$$|Ax-b| \leq |Ay-b| \quad \forall y \in \mathbb{R}^n$$

Berechnen: X „beste Lösung“ $\Leftrightarrow A^t A x = A^t b$

$A^t A$ ist positiv semidefinit, weil...

$$(A^t A)^t = A^t (A^t)^t = A^t A, \text{ also } A^t A \text{ symmetrisch.}$$

$$\text{Für } x \neq 0 \text{ ist } \underbrace{x^t A^t A x}_{= (Ax)^t} = |Ax|^2 \geq 0.$$

Einschub:

Vektoren in \mathbb{R}^n oder \mathbb{C}^n

$$\bullet \langle x, y \rangle = \sum_{j=1}^n x_j y_j = y^t x \quad \mathbb{R}^n$$

$$\bullet \langle x, y \rangle = \sum_{j=1}^n x_j \bar{y}_j = \underbrace{y^t}_{= y^c} x \quad \mathbb{C}^n \quad \dots \text{inneres Produkt}$$

$$\bullet |x|^2 = \sum_{j=1}^n |x_j|^2 = \langle x, x \rangle = \begin{cases} x^t x \\ x^* x \end{cases}$$

• M heißt Teilraum, falls $\forall x, y \in M$ und $\lambda \in \mathbb{R} (\mathbb{C})$ und $x + \lambda y \in M$.

• Orthogonalraum zu M

$$M^\perp = \{v: \langle v, x \rangle = 0 \forall x \in M\}$$

• Falls $v \in \mathbb{R}^n (\mathbb{C}^n) \Rightarrow \exists! v_1 \in M, v_2 \in M^\perp$ sodass $v = v_1 + v_2$

• A eine $n \times m$ -Matrix entspricht einer linearen Abbildung $\varphi: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$
 $\mathbb{C}^m \rightarrow \mathbb{C}^n$
 $(\varphi(x + \lambda y) = \varphi(x) + \lambda \varphi(y) \forall \text{ Vektoren } x, y \forall \text{ Zahlen } \lambda)$

$\{x: Ax = 0\}$ bildet einen Teilraum ($\ker A$, Kern von A).

• $f: \mathbb{R}^s \rightarrow \mathbb{R}^r, v_0 \in \mathbb{R}^s$

$df(x_0) (= Df(x_0) = f'(x_0))$ eine $r \times s$ -Matrix heißt Ableitung von f an der Stelle x_0 , falls
 $\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{|f(x) - f(x_0) - df(x_0)(x - x_0)|}{|x - x_0|} = 0$.

$f \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix}$ partielle Ableitungen: $\frac{\partial f}{\partial x_j} \dots$ nur nach x_j differenzieren, alle anderen Variablen konstant lassen

Proposition: Falls f differenzierbar in x_0 ist, dann \exists alle partiellen Ableitungen und

$$\text{es gilt } df(x_0) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1} \quad \frac{\partial f}{\partial x_2} \quad \dots \quad \frac{\partial f}{\partial x_s} \right)$$

Satz: Falls alle partiellen Ableitungen stetig sind, dann ist f differenzierbar.
 Man nennt dann f stetig differenzierbar (C_1).

Satz: Falls $f: \mathbb{R}^s \rightarrow \mathbb{R}$ in x_0 differenzierbar ist und falls x_0 ein lokales Extremum von f ist, dann gilt $df(x_0) = 0$.

Wir suchen das Minimum von $x \mapsto |Ax - b|$.

Weil $x \mapsto x^2$ streng monoton steigend ist auf $\{x: x \geq 0\}$ haben $|Ax - b|$ und $|Ax - b|^2$ an der selben Stelle das Minimum.

$$\begin{aligned} f(x) &= |Ax - b|^2 = \underbrace{(Ax - b)^t}_{= x^t A^t - b^t} (Ax - b) = x^t A^t Ax - b^t Ax - \underbrace{x^t A^t b}_{= b^t A x} + b^t b = x^t \underbrace{A^t A}_{(c_{j,k})} x - 2 \underbrace{b^t A}_{(d_j)} x + b^t b \\ &= \sum_{j=1}^n c_{j,j} x_j^2 + \sum_{\substack{j,k=1 \\ j < k}}^n 2 c_{j,k} x_j x_k - 2 \sum_{j=1}^n d_j x_j + b^t b \end{aligned}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_j} = \sum_{j=1}^n 2 c_{j,j} x_j + \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq j}}^n 2 c_{j,k} - 2 d_j = 2 \left(\sum_{k=1}^n c_{j,k} x_k - d_j \right) = 2 (x^t A^t A - b^t A)_j$$

fällt beim Ableiten weg partielle Ableitungen sind stetig
= $x_k c_{k,j}$ weil Matrix symmetrisch ist stetig

Daher ist f differenzierbar, und es gilt $df(x) = 2 (x^t A^t A - b^t A)$.

$$0 = df(x) = 2 (x^t A^t A - b^t A) \Rightarrow x^t A^t A - b^t A = 0 \Rightarrow A^t A x - A^t b = 0 \Rightarrow A^t A x = A^t b$$

1. Ableitung 0 setzen

Ist das wirklich ein globales Minimum? Dafür müssen wir uns den Rand anschauen (nicht die 2. Ableitung): In unserem Fall $x \rightarrow \infty$.
 Angenommen wir sind in einem Teilraum M , wo $Ax \neq 0 \quad \forall x \in M \setminus \{0\}$.

$C := \{x \in M : |x| = 1\}$ ist beschränkt und abgeschlossen (\Rightarrow kompakt) (Vorstellung: Kugel)

Satz von Minimum und Maximum $\Rightarrow \exists x_1 \in C$, sodass $|Ax_1| \leq |Ax| \quad \forall x \in C$.

Sei $x \in M$ beliebig, $x \neq 0$. $\frac{x}{|x|} \in C \Rightarrow \underbrace{|Ax_1|}_{\neq 0} \leq |A \frac{x}{|x|}| = \frac{1}{|x|} |Ax|$

$$\Rightarrow |Ax| \geq |x| |Ax_1|$$

$$\Rightarrow |Ax-b| \geq \underbrace{|Ax|}_{\geq |x| |Ax_1|} - |b| \geq \underbrace{|x|}_{\xrightarrow{x \rightarrow \infty} +\infty} \underbrace{|Ax_1|}_{> 0} - |b| \xrightarrow{x \rightarrow \infty} +\infty$$

In diesem Fall haben wir bei $A^t Ax = A^t b$ ein Minimum.

Allgemeiner Fall: Menge aller x_i für die $Ax=0$ ist: $\{x : Ax=0\}$, Sei $M := \{x : Ax=0\}^\perp$
 $\ker A$ - Kern von A

Orthogonalraum zum Kern von A
 = Menge der Vektoren, die normal auf die Vektoren aus dem Kern von A stehen
 \rightarrow Skalarprodukt ist 0

Auf $M \exists x_0 \in M$, sodass $|Ax_0 - b| \leq |Ax - b|$.

(Satz von Minimum und Maximum)

Sei $x \in \mathbb{R}^n \Rightarrow \exists x_1 \in \underbrace{\{x : Ax=0\}}_{\ker A} \exists x_2 \in \underbrace{\{x : Ax=0\}^\perp}_{\text{Orthogonalraum zu } \ker A}$, sodass $x = x_1 + x_2$.

$$|Ax-b| = |Ax_1 + Ax_2 - b| \geq |Ax_0 - b|$$

$x_1 + x_2 = 0$ (weil $x_1 \in \ker A$) ! siehe 2. Zeile

Wann ist x ein Minimum? $x = x_0 + x_1$, wobei $Ax_1 = 0$

Weiters ist $Ax = Ax_0$.

Proposition: Sei A eine $m \times n$ -Matrix und $b \in \mathbb{R}^m$. Dann gelten:
 (gerade bewiesen)

- (1) $\exists x_0 \in \mathbb{R}^n$ mit $|Ax_0 - b| \leq |Ax - b| \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$. (es gibt eine beste Lösung)
- (2) Falls $x \in \mathbb{R}^n$ die Bedingung $|Ax - b| \leq |Ay - b| \quad \forall y \in \mathbb{R}^n$ erfüllt, dann ist $Ax = Ax_0$.
- (3) $x \in \mathbb{R}^n$ erfüllt $|Ax - b| \leq |Ay - b| \quad \forall y \in \mathbb{R}^n$ genau dann, wenn $A^t Ax = A^t b$.

Beispiel, beste Lösung suchen:

$$\begin{aligned} 15x_1 + 9x_2 &= 122, \\ 10x_1 + 6x_2 &= 81, \\ 25x_1 + 15x_2 &= 206. \end{aligned}$$

exakt: \emptyset (es gibt keine exakte Lösung, keine Gleichung ist Vielfache einer anderen)

„beste Lösung“: $A^t Ax = A^t b$

$$A = \begin{pmatrix} 15 & 9 \\ 10 & 6 \\ 25 & 15 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 122 \\ 81 \\ 206 \end{pmatrix}$$

$$A^t A = \begin{pmatrix} 950 & 570 \\ 570 & 342 \end{pmatrix}, \quad A^t b = \begin{pmatrix} 7790 \\ 4674 \end{pmatrix}$$

$$\begin{array}{cc|cc} 950 & 570 & 7790 & \\ 570 & 342 & 4674 & \end{array} \xrightarrow{\begin{array}{l} :190 \\ :114 \end{array}} \begin{array}{cc|cc} 5 & 3 & 41 & \\ 5 & 3 & 41 & \end{array}$$

5 3 10

$$\boxed{\begin{pmatrix} 1 \\ 12 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} 3 \\ -5 \end{pmatrix}}$$

Beispiel:

$$\begin{aligned} x &= a_1 \\ x &= a_2 \quad \text{„beste Lösung“} \\ &\vdots \\ x &= a_n \end{aligned}$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

$$A^t A x = A^t b$$

$$A^t A = (n), \quad A^t b = \sum_{j=1}^n a_j$$

$$x = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n a_j \quad \text{Mittelwert}$$

5) Das Horner-Schema

$$p(x) = \sum_{j=0}^n a_j x^j = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0$$

$\underbrace{\quad}_{\in K (= \mathbb{C}, \mathbb{R})}$

$a_n \neq 0 \Rightarrow$ Grad von p ist n

x_0 , wollen $p(x_0)$ bestimmen:

• Naiv: $p(x_0) = a_n x_0^n + a_{n-1} x_0^{n-1} + \dots + a_1 x_0 + a_0$

Multiplikationen: $n + (n-1) + (n-2) + \dots + 1 = \frac{n(n+1)}{2} \left(\approx \frac{n^2}{2} \right)$

2.2.3.

• Horner-Schema:

	a_n	a_{n-1}	a_{n-2}	\dots	a_1	a_0
x_0	b_{n-1}	b_{n-2}	b_{n-3}	\dots	b_0	b

Multiplikationen: n

Proposition: Sei $p(x) = \sum_{j=0}^n a_j x^j$ ein Polynom und sei x_0 eine Zahl.

Setze $b_{n-1} := a_n$ und für $k \in \{0, 1, \dots, n-2\}$ setze $b_k := b_{k+1} x_0 + a_{k+1}$

und setze $b := b_0 x_0 + a_0$. Dann gilt $p(x) = (x-x_0) \sum_{j=0}^{n-1} b_j x^j + b$.

Insbesondere gilt $p(x_0) = b$.

Beweis:

$$\begin{aligned} (x-x_0) \sum_{j=0}^{n-1} b_j x^j + b &= \sum_{j=0}^{n-1} b_j x^{j+1} - \sum_{j=0}^{n-1} b_j x_0 x^j + b = \\ &\stackrel{\text{Indexverschiebung}}{=} \sum_{j=1}^n b_{j-1} x^j - \sum_{j=0}^{n-1} b_j x_0 x^j + b = \\ &\stackrel{\text{letztes Glied heraus schreiben}}{=} b_{n-1} x^n + \sum_{j=1}^{n-1} b_{j-1} x^j - \sum_{j=0}^{n-1} b_j x_0 x^j + b = \\ &\stackrel{\text{erstes Glied heraus schreiben}}{=} b_{n-1} x^n + \sum_{j=1}^{n-1} (b_{j-1} - b_j x_0) x^j - b_0 x_0 + b = \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= \underbrace{b_{n-1}}_{= a_n \text{ laut Voraussetzung}} x^n + \sum_{j=1}^{n-1} \underbrace{(b_{j-1} - b_j x_0)}_{= a_j \text{ } b_k := \dots \text{ umgeformt}} x^j - \underbrace{b_0 x_0 + b}_{= a_0 \text{ } b_i := \dots \text{ umgeformt}} = \\ &= a_n x^n + \sum_{j=1}^{n-1} a_j x^j + a_0 = \sum_{j=0}^n a_j x^j = p(x). \end{aligned}$$

$$p(x_0) = \underbrace{(x_0 - x_0)}_{=0} \sum_{j=0}^{n-1} b_j x^j + b = b. \quad \square$$

Beispiel zum Hornerschema:

$p(x) = 2x^3 + 6x^2 - 4x + 5$, wollen $p(3)$ bestimmen und Division mit Rest durch $(x-3)$.

$$\begin{array}{r|rrrr} 3 & 2 & 6 & -4 & 5 \\ & 2 & 12 & 32 & 101 \\ \hline & & & & \end{array}$$

2 runter $3 \cdot 2 = 6$ $3 \cdot 12 = 36$ $3 \cdot 32 = 96$

also $p(3) = 101$, $p(x) = (x-3)(2x^2 + 12x + 32) + 101$

Beispiel zum Hornerschema:

$p(x) = x^2 - 1$, wollen $p(3)$

$$\begin{array}{r|rrr} 3 & 1 & 0 & -1 \\ & 1 & 3 & 8 \\ \hline & & & \end{array}$$

1 runter $3 \cdot 1 = 3$ $3 \cdot 3 = 9$

also $p(3) = 8$, $p(x) = (x-3)(x+3) + 8$

Was damit noch geht: Nullstellen bestimmen:

$$p(x) = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0 \quad (\text{o.B.d.A: } \gcd(a_1, \dots, a_0) = 1)$$

\uparrow
=ggT

Angenommen $x_0 = \frac{t}{s} \in \mathbb{Q}$ ist Nullstelle ($t \in \mathbb{Z}$, $s \in \mathbb{N}$, $\gcd(t, s) = 1$)

$\Rightarrow t | a_0$ und $s | a_n$

(Falls $a_n = 1$ und $t_1 + i t_2$ Nullstelle $\Rightarrow t_1^2 + t_2^2 | a_0$)
 $t_1, t_2 \in \mathbb{Z}$

Beispiel zum Nullstellen bestimmen:

$$6x^3 - 79x^2 + 340x - 475$$

Mögliche Kandidaten: $\underbrace{1, -1, 5, -5, \dots}_{\text{Teiler von 475}}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{5}{2}, -\frac{5}{2}, \dots$

$\frac{1}{3}, -\frac{1}{3}, \frac{5}{3}, -\frac{5}{3}, \dots$

$\frac{1}{6}, -\frac{1}{6}, \frac{5}{6}, -\frac{5}{6}, \dots$

Teiler von 475 / Teiler von 6

	6	-79	340	-475
1	6	-73	267	-208
-1	6	-85	425	-900
1. Nullstelle ⑤	6	-49	95	0

Jetzt könnten wir weiterprobieren mit 5, -5, ...

Aber wir haben ein quadratisches Polynom $6x^2 - 49x + 95 = 0$.

$$\Rightarrow x^2 - \frac{49}{6}x + \frac{95}{6} = 0 \Rightarrow x = \frac{49}{12} \pm \sqrt{\frac{2401}{144} - \frac{95}{6}} = 5, \frac{19}{6}$$

Nullstellen: $5(2x), \frac{19}{6}$.

Man kann auch Ableitungen an der Stelle x_0 bestimmen:

$$p(x) = \sum_{j=0}^n a_j x^j$$

$b_j^{(0)}$

	$b_n^{(0)}$	$b_{n-1}^{(0)}$...	$b_2^{(0)}$	$b_1^{(0)}$	$b_0^{(0)}$	$r!$
x_0	$b_{n-1}^{(1)}$	$b_{n-2}^{(1)}$...	$b_1^{(1)}$	$b_0^{(1)}$	$b^{(1)}$	$0! = 1$
	$b_{n-2}^{(2)}$	$b_{n-3}^{(2)}$...	$b_0^{(2)}$	$b^{(2)}$		$1! = 1$
	$b_{n-3}^{(3)}$	$b_{n-4}^{(3)}$...	$b_0^{(3)}$	$b^{(3)}$		$2! = 2$
	\vdots						\vdots
	$b_0^{(n)}$	$b^{(n)}$					$(n+1)!$
	$b^{(n+1)}$						$n!$

$$p^{(r)}(x_0) = r! \cdot b^{(r+1)}$$

$$\text{Multiplikationen: } \underbrace{n + (n-1) + \dots + 1}_{= \frac{n(n+1)}{2}} + 2n \left(\approx \frac{n^2}{2} \right)$$

Mit dem Horner-Schema hat man fast genauso

schnell alle Ableitungen ausgerechnet wie auf naive Weise nur den Funktionswert.

Lemma: Falls $p(x) = (x-x_0)^r g(x)$, wobei $r \in \mathbb{N}_0$ und g ein Polynom ist, dann gibt es für jedes $j \in \{0, 1, \dots, r\}$ ein Polynom q_j sodass

$$p^{(j)}(x) = \frac{r!}{(r-j)!} (x-x_0)^{r-j} g(x) + (x-x_0)^{r-j+1} q_j(x).$$

Beweis:

Induktion nach j :

$$j=0: p(x) = (x-x_0)^r g(x) = \frac{r!}{(r-0)!} (x-x_0)^{r-0} g(x) + (x-x_0)^{r-0+1} \underbrace{q_0(x)}_{=0}$$

Sei $j \in \{1, \dots, r\}$.

$$p^{(j-1)}(x) = \frac{r!}{(r-j+1)!} (x-x_0)^{r-j+1} g(x) + (x-x_0)^{r-j+2} q_{j-1}(x)$$

$$p^{(j)}(x) = (p^{(j-1)})' =$$

$$= \frac{r!}{(r-j+1)!} (r-j+1) (x-x_0)^{r-j} g(x) + \frac{r!}{(r-j+1)!} (x-x_0)^{r-j+1} g'(x) +$$

$$+ (r-j+2) (x-x_0)^{r-j+1} q_{j-1}(x) + (x-x_0)^{r-j+2} q'_{j-1}(x) =$$

$$= \frac{r!}{(r-j)!} (x-x_0)^{r-j} g(x) + (x-x_0)^{r-j+1} \underbrace{\left(\frac{r!}{(r-j+1)!} g'(x) + (r-j+2) q_{j-1}(x) + (x-x_0) q'_{j-1}(x) \right)}_{=: q_j(x) \text{ (Polynom)}} \quad \square$$

Proposition: Sei $p(x) = \sum_{j=0}^n a_j x^j$ ein Polynom, x_0 eine Zahl und sei $r \in \{0, 1, \dots, n\}$.

Dann gilt $p^{(r)}(x_0) = r! b^{(r+1)}$

Beweis:

Behauptung: Für $r \in \{0, 1, \dots, n\}$ gilt $p(x) = (x-x_0)^r \sum_{j=0}^{n-r} b_j^{(r)} x^j + \sum_{j=0}^{r-1} b^{(j+1)} (x-x_0)^j$

Beweis der Behauptung: Induktion nach r

$$r=0: \underbrace{(x-x_0)^0}_{=1} \sum_{j=0}^n \underbrace{b_j^{(0)}}_{=a_j} x^j + 0 = \sum_{j=0}^n a_j x^j = p(x).$$

Sei $r \in \{1, \dots, n\}$.

$$p(x) = (x-x_0)^{r-1} \sum_{j=0}^{n-r+1} b_j^{(r-1)} x^j + \sum_{j=0}^{r-2} b^{(j+1)} (x-x_0)^j =$$

$$\text{einfaches Horner-Schema} = (x-x_0) \sum_{j=0}^{n-r} b_j^{(r)} x^j + b^{(r)}$$

$$= (x-x_0)^r \sum_{j=0}^{n-r} b_j^{(r)} x^j + \underbrace{b^{(r)} (x-x_0)^{r-1} + \sum_{j=0}^{r-2} b^{(j+1)} (x-x_0)^j}_{= \sum_{j=0}^{r-1} b^{(j+1)} (x-x_0)^j}$$

$$= \sum_{j=0}^{r-1} b^{(j+1)} (x-x_0)^j \quad \square$$

27.3.

Beh. Sei $r \in \{0, 1, \dots, n\} \Rightarrow p(x) = (x-x_0)^r \sum_{j=0}^{n-r} b_j^{(r)} x^j + \underbrace{\sum_{j=0}^{r-1} b^{(j+1)} (x-x_0)^j}_{\text{Polynom vom Grad } \leq r-1}$

$$p^{(r)}(x) = ((x-x_0)^r \sum_{j=0}^{n-r} b_j^{(r)} x^j)^{(r)} + \left(\sum_{j=0}^{r-1} b^{(j+1)} (x-x_0)^j \right)^{(r)} =$$

Lemma 3 Pol. q_r

$$= \frac{r!}{(r-r)!} (x-x_0)^{r-r} \sum_{j=0}^{n-r} b_j^{(r)} x^j + (x-x_0)^{r-r+1} q_r(x) =$$

$$= r! \sum_{j=0}^{n-r} b_j^{(r)} x^j + (x-x_0) q_r(x)$$

$$\Rightarrow p^{(r)}(x_0) = r! \underbrace{\sum_{j=0}^{n-r} b_j^{(r)} x_0^j}_{\substack{\text{Einfaches Horner Schema} \\ = b^{(r+1)}}} + \underbrace{0 \cdot q_r(x_0)}_{=0} = r! b^{(r+1)} \quad \square$$

Beispiel:

$$p(x) = 7x^5 - 20x^4 - 93x^3 + 62x^2 + 164x - 120$$

$x_0 = 3$, alle Ableitungen

	7	-20	-93	62	164	-120	r!
3	7	1	-90	-208	-460	-1500	0! = 1
	<small>r runter</small> 7	<small>3·7+1</small> 22	<small>3·22-90</small> -24	<small>3·(-24)-208</small> -280	<small>3·(-280)-460</small> -1300		1! = 1
	7	43	105	35			2! = 2
	7	64	297				3! = 6
	7	85					4! = 24
	7						5! = 120

$$p(3) = -1500$$

$$p'(3) = -1300 \cdot 1 = -1300$$

$$p''(3) = 35 \cdot 2 = 70$$

$$p'''(3) = 297 \cdot 6 = 1782$$

$$p^{(4)}(3) = 85 \cdot 24 = 2040$$

$$p^{(5)}(3) = 7 \cdot 120 = 840$$

$$p^{(n)}(3) = 0 \quad \forall n \geq 6$$

Nullstellen: $5, 1, \frac{6}{7}, -2$ (2x)

II. DIFFERENZIALGLEICHUNGEN

1) Was ist eine Differentialgleichung?

$I \subseteq \mathbb{R}$ Intervall, $D \subseteq \mathbb{R}^r$, $f: D \times I \rightarrow \mathbb{R}^r$

$\dot{x} = f(x, t)$, Anfangsbedingung: $t_0 \in I$, $x_0 \in D$, $x(t_0) = x_0$

= gewöhnliche Differentialgleichung (ODE) 1. Ordnung in expliziter Form

implizit: $f(x, \dot{x}, t) = 0$, z.B. $x\dot{x} = t = 0$

n-ter Ordnung: explizit: $x^{(n)} = f(x^{(n-1)}, \dots, \dot{x}, x, t)$

implizit: $f(x^{(n)}, \dots, \dot{x}, x, t) = 0$

partielle Differentialgleichungen: z.B. $\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = c \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}$

partielle Differentialgleichung 2. Ordnung

Lösen: $x: J \rightarrow \mathbb{R}^r$ stetig und $\forall t \in J: \dot{x}(t) = f(x(t), t)$
 $\subseteq I$

Beispiel:

$$\dot{x} = x^2, x(0) = \frac{1}{7}$$

Lösung $x(t) = \frac{1}{7-t}$ auf $(-\infty, 7)$

lokale Lösung, aber keine globale Lösung

Beispiel:

$$\dot{x} = 3x^3, x(0) = 0$$

Lösung $x(t) = 0$ und $x(t) = t^3$

Lösung ist nicht eindeutig

M_r ($M_r(\mathbb{R})$)... Menge der $r \times r$ -Matrizen (über \mathbb{R})

Def: Sei $n \in \mathbb{N}$, $A_0, A_1, \dots, A_{n-1}: \mathbb{R} \rightarrow M_r$ stetig.

Dann nennt man $x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t) x^{(j)} = 0$ eine homogene lineare Differentialgleichung n-ter Ordnung.

Ist $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^r$ eine stetige Funktion,

dann heißt $x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t) x^{(j)} = \underbrace{f(t)}_{\text{Störfunktion}}$

inhomogene lineare Differentialgleichung n-ter Ordnung.

Falls $A_{n-1}(t) = A_{n-1}, \dots, A_1(t) = A_1, A_0(t) = A_0 \forall t$, dann spricht man von einer linearen Differentialgleichung mit konstanten Koeffizienten.

Anfangsbedingungen: $x(t_0), \dot{x}(t_0), \dots, x^{(n-1)}(t_0)$

Satz: Sei x_s speziell eine Lösung von $x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x^{(j)} = f(t)$.

Dann ist x genau dann eine Lösung von $x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x^{(j)} = f(t)$, wenn es eine Lösung y von $x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x^{(j)} = 0$ gibt, sodass $x = x_s + y$.

Beweis:

$$\Leftarrow: \underbrace{x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x^{(j)}}_{=x_s^{(n)} + y^{(n)}} = \underbrace{\underbrace{x_s^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x_s^{(j)}}_{\text{inhomogen}}}_{=f(t)} - \underbrace{\underbrace{y^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)y^{(j)}}_{\text{homogen}}}_{=0} = f(t)$$

\Rightarrow : Setze $y := x - x_s \Rightarrow x = x_s + y$

$$\underbrace{y^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)y^{(j)}}_{=x^{(n)} - x_s^{(n)}} = \underbrace{x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x^{(j)}}_{=f(t)} - \underbrace{\left(x_s^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x_s^{(j)}\right)}_{=f(t)} = 0 \quad \square$$

Proposition: $\varphi(x) = x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x^{(j)}$ ist linear

Beweis:

$$\varphi(x + \lambda y) = \underbrace{(x + \lambda y)^{(n)}}_{=x^{(n)} + \lambda y^{(n)}} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t) \underbrace{(x + \lambda y)^{(j)}}_{=x^{(j)} + \lambda y^{(j)}} = \underbrace{x^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)x^{(j)}}_{=\varphi(x)} + \lambda \underbrace{\left(y^{(n)} + \sum_{j=0}^{n-1} A_j(t)y^{(j)}\right)}_{=\varphi(y)} = \varphi(x) + \lambda \varphi(y)$$

2) Die Differentialgleichung $\dot{x} = ax + f$

homogen: $\dot{x} - ax = 0 \quad (\dot{x} = ax) \Leftrightarrow x(t) = c e^{at}$ ganz am Anfang gelöst!

inhomogen: $e^{3t} \Leftrightarrow 3$

$e^{5t} \cos 3t \Leftrightarrow 5 + 3i$ (oder $5 - 3i$) $\Leftrightarrow e^{5t} \sin 3t$ wenn cos auftritt, tritt auch immer sin auf

$\sin 7t \Leftrightarrow 7i$

$\frac{t}{e^{at}} \Leftrightarrow 0$

Bestimmt die Lösung durch passenden Ansatz:

$f = e^{\alpha t} p(t)$
Polynom vom Grad $\leq k$

Ansatz: $x = e^{\alpha t} q(t)$
Polynom vom Grad $\leq k$, für $\alpha \neq a$
für $\alpha = a$: Polynom vom Grad $\leq k+1$

$f = e^{\alpha t} \cos \beta t p_1(t) + e^{\alpha t} \sin \beta t p_2(t)$
Polynom vom Grad $\leq k$

Ansatz: $x = e^{\alpha t} \cos \beta t q_1(t) + e^{\alpha t} \sin \beta t q_2(t)$
Polynom vom Grad $\leq k$

$$\dot{x} = \textcircled{17}x + f \quad f = e^{12t} t^2 \quad \text{Ansatz: } x = (\alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2) e^{12t}$$

$$f = e^{3t} \sin 7t$$

$$\text{Ansatz: } x = \alpha e^{3t} \cos 7t + \beta e^{3t} \sin 7t$$

$$f = e^{\textcircled{17}t} 15 t^2$$

Grad um 1 erhöhen da 0

$$\text{Ansatz: } x = (\alpha_3 t^3 + \alpha_2 t^2 + \alpha_1 t + \alpha_0) e^{17t}$$

im Eindimensionalen $(\alpha_3 t^3 + \alpha_2 t^2 + \alpha_1 t) e^{17t}$

29.3.

Satz: Sei $a \in \mathbb{R}$. Setze $\varphi(x) = \dot{x} - ax$.

(1) Falls $\alpha \in \mathbb{R}, \alpha \neq a, k \in \mathbb{N}_0$, setze $V := \{(\alpha_k t^k + \dots + \alpha_1 t + \alpha_0) e^{\alpha t} : \alpha_0, \dots, \alpha_k \in \mathbb{R}\}$
dann ist $\varphi: V \rightarrow V$ surjektiv.

(2) Falls $\alpha, \beta \in \mathbb{R}, \beta > 0, k \in \mathbb{N}_0$, setze $V := \{(\alpha_k t^k + \dots + \alpha_1 t + \alpha_0) e^{\alpha t} \cos \beta t + (\beta_k t^k + \dots + \beta_1 t + \beta_0) e^{\alpha t} \sin \beta t : \alpha_k, \dots, \alpha_0, \beta_k, \dots, \beta_0 \in \mathbb{R}\}$,
dann ist $\varphi: V \rightarrow V$ surjektiv.

(3) Falls $k \in \mathbb{N}_0$, setze $V := \{(\alpha_k t^k + \dots + \alpha_1 t + \alpha_0) e^{\alpha t} : \alpha_k, \dots, \alpha_0 \in \mathbb{R}\}$ und
 $W := \{(\alpha_{k+1} t^{k+1} + \dots + \alpha_1 t + \alpha_0) e^{\alpha t} : \alpha_{k+1}, \dots, \alpha_0 \in \mathbb{R}\}$,
dann ist $\varphi: W \rightarrow V$ surjektiv.

Beweis:

Schon bewiesen: φ ist linear.

$$(1) x = (\alpha_k t^k + \dots + \alpha_0) e^{\alpha t} \in V$$

$$\varphi(x) = \dot{x} - ax = (k\alpha_k t^{k-1} + \dots + \alpha_1) e^{\alpha t} + (\alpha_k t^k + \dots + \alpha_0) e^{\alpha t} \alpha - a(\alpha_k t^k + \dots + \alpha_0) e^{\alpha t} =$$

$$= \underbrace{((\alpha \alpha_k - a \alpha_k) t^k + (\alpha \alpha_{k-1} - a \alpha_{k-1} + k \alpha_k) t^{k-1} + \dots + (\alpha \alpha_0 - a \alpha_0 + \alpha_1))}_{p(t) \text{ Polynom vom Grad } \leq k} e^{\alpha t} \in V$$

$$\dim V = \dim \{x : \varphi(x) = 0\} + \dim \varphi(V)$$

$$\dim V = k+1$$

$$\underbrace{\{x : \varphi(x) = 0\}}_{\dot{x} - ax} = \underbrace{\{c e^{\alpha t} \in V\}}_{\Rightarrow c=0} = \{0\}$$

$$\Rightarrow \dim \varphi(V) = k+1 \Rightarrow \varphi(V) = V$$

$$(2) x = p_1(t) e^{\alpha t} \cos \beta t + p_2(t) e^{\alpha t} \sin \beta t$$

Polynom Grad $\leq k$

$$\varphi(x) = \dot{x} - ax = \dot{p}_1(t) e^{\alpha t} \cos \beta t + \alpha p_1(t) e^{\alpha t} \cos \beta t - \beta p_1(t) e^{\alpha t} \sin \beta t +$$

$$+ \dot{p}_2(t) e^{\alpha t} \sin \beta t + \alpha p_2(t) e^{\alpha t} \sin \beta t + \beta p_2(t) e^{\alpha t} \cos \beta t +$$

$$- \alpha p_1(t) e^{\alpha t} \cos \beta t - \alpha p_2(t) e^{\alpha t} \sin \beta t =$$

$$= \underbrace{(\dot{p}_1(t) + \alpha p_1(t) + \beta p_2(t) - \alpha p_1(t))}_{\text{Polynom vom Grad } \leq k} e^{\alpha t} \cos \beta t +$$

(weil die einzelnen Polynome vom Grad $\leq k$ sind)

$$+ \underbrace{(\dot{p}_2(t) - \beta p_1(t) + \alpha p_2(t) - \alpha p_2(t))}_{\text{Polynom vom Grad } \leq k} e^{\alpha t} \sin \beta t \in V$$

Polynom vom Grad $\leq k$

zählen, was man wählen kann: $(k+1) \times d$ und $k+1 \times 1$

$$\dim V = 2(k+1)$$

$$\{x: \varphi(x) = 0\} = \{0\}$$

$$\Rightarrow x = ce^{at}$$

$$\dim \varphi(V) = 2(k+1) = \dim V$$

$$\Rightarrow \varphi(V) = V$$

$$(3) x := (\alpha_{k+1} t^{k+1} + \underbrace{p(t)}_{\text{Polynom vom Grad } \leq k}) e^{at} \in W$$

$$\varphi(x) = \dot{x} - ax = (k+1)t^k \alpha_{k+1} e^{at} + a \cdot \alpha_{k+1} t^{k+1} e^{at} + \dot{p}(t) e^{at} + a p(t) e^{at} - \alpha_{k+1} t^{k+1} e^{at} - a p(t) e^{at}$$

$$= \underbrace{((k+1)\alpha_{k+1} t^k + \dot{p}(t))}_{\text{Polynom vom Grad } \leq k} e^{at} \in V$$

$$\dim W = k+2, \dim V = k+1$$

$$\{x: \varphi(x) = 0\} = \{ce^{at} : c \in \mathbb{R}\}$$

$$= ce^{at}$$

$$\dim \{x: \varphi(x) = 0\} = 1$$

$$k+2 = \dim W = \dim \{x: \varphi(x) = 0\} + \dim \varphi(W) \Rightarrow \dim \varphi(W) = k+1 \Rightarrow \varphi(W) = V.$$

Beispiel: $\dot{x} = 2x + f$

homogen $\dot{x} = 2x \Leftrightarrow x = ce^{2t}$ (Lösung des homogenen Systems)

o) $\dot{x} = 2x + 8t^2 e^{4t}$

inhomogen: Überlegung $\alpha = 4 \neq 2 = a \leftarrow$ wenn $\alpha = a$: Grad erhöhen

Ansatz: $x = (\alpha_2 t^2 + \alpha_1 t + \alpha_0) e^{4t}$

	$t^2 e^{4t}$	$t e^{4t}$	e^{4t}
x	α_2	α_1	α_0
\dot{x}	$4\alpha_2$	$2\alpha_2 + 4\alpha_1$	$\alpha_1 + 4\alpha_0$
$2x + 8t^2 e^{4t}$	$2\alpha_2 + 8$	$2\alpha_1$	$2\alpha_0$

$$4\alpha_2 = 2\alpha_2 + 8 \Rightarrow \alpha_2 = 4$$

$$2\alpha_2 + 4\alpha_1 = 2\alpha_1 \Rightarrow \alpha_1 = -4$$

$$\alpha_1 + 4\alpha_0 = 2\alpha_0 \Rightarrow \alpha_0 = 2$$

$$\text{Lösung } x(t) = (4t^2 - 4t + 2)e^{4t} + ce^{2t}$$

wenn das Gleichungssystem keine eindeutige Lösung hat: wir brauchen nur eine spezielle!

$$o) \dot{x} = 2x + 5e^{ft} \sin t$$

inhomogen: $4+i \neq 2$

Ansatz: $x = \alpha e^{ft} \cos t + \beta e^{ft} \sin t$

	$e^{ft} \cos t$	$e^{ft} \sin t$
x	α	β
\dot{x}	$4\alpha + \beta$	$-\alpha + 4\beta$
$2x + 5e^{ft} \sin t$	2α	$2\beta + 5$

$$4\alpha + \beta = 2\alpha \quad \rightarrow \quad \begin{array}{c|c|c} 2 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 5 \cdot 2^{-1} \end{array} \rightarrow \begin{array}{c|c|c} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 5 & 10 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} \beta = 2 \\ \alpha = -1 \end{array}$$

$$-\alpha + 4\beta = 2\beta + 5$$

Lösung: $x(t) = -e^{ft} \cos t + 2e^{ft} \sin t + ce^{2t}$

$$o) \dot{x} = 2x + 3t^2 e^{2t}$$

inhomogen: Überlegung $a = \alpha = 2 \Rightarrow$ Grad um 1 erhöhen!

Ansatz: $x = (\alpha_3 t^3 + \alpha_2 t^2 + \alpha_1 t + \alpha_0) e^{2t}$

	$t^3 e^{2t}$	$t^2 e^{2t}$	$t e^{2t}$	e^{2t}
x	α_3	α_2	α_1	α_0 (im Eindimensionalen = 0)
\dot{x}	$2\alpha_3$	$3\alpha_3 + 2\alpha_2$	$2\alpha_2 + 2\alpha_1$	$\alpha_1 + 2\alpha_0$
$2x + 3t^2 e^{2t}$	$2\alpha_3$	$2\alpha_2 + 3$	$2\alpha_1$	$2\alpha_0$

$$2\alpha_3 = 2\alpha_3$$

$$3\alpha_3 + 2\alpha_2 = 2\alpha_2 + 3 \Rightarrow \alpha_3 = 1$$

$$2\alpha_2 + 2\alpha_1 = 2\alpha_1 \Rightarrow \alpha_2 = 0$$

$$\alpha_1 + 2\alpha_0 = 2\alpha_0 \Rightarrow \alpha_1 = 0$$

α_0 können wir frei wählen, wir wählen $\alpha_0 = 0$

Lösung: $x(t) = t^3 e^{2t} + ce^{2t}$

3.4.

3) Systeme von linearen Differentialgleichungen

$$\dot{x} = Ax + f$$

homogen: falls Matrix diagonalisierbar ist und $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ (A $r \times r$ -Matrix), dann ist die Lösung von $\dot{x} = Ax$: $x = e^{\lambda_1 t} r_1 + \dots + e^{\lambda_r t} r_r$.

A ist diagonalisierbar: $\Leftrightarrow \exists$ Basis $\{r_1, \dots, r_r\}$ von Eigenvektoren \Leftrightarrow

$\exists S$ invertierbar, sodass $S^{-1}AS = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r \end{pmatrix}$ ($S = (r_1 \ r_2 \ \dots \ r_r)$)

$$x = Sy: y = S^{-1}x \Rightarrow \dot{y} = \underbrace{S^{-1}\dot{x}}_{=Ax+f} = S^{-1}A \underbrace{x}_{=Sy} + S^{-1}f = S^{-1}ASy + S^{-1}f$$

Probleme:

• Bsp: $\dot{x} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} x, x(0) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$p(x) = \det \begin{pmatrix} 0-x & 1 \\ -1 & -x \end{pmatrix} = x^2 + 1, \text{ Nullstellen: } \pm i$$

- komplexe Nullstellen (mehrfach komplexe Nullstellen)

$$x(t) = \cos t \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \sin t \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \rightarrow \cos \text{ und } \sin \text{ Lösungen}$$

• Bsp: $\dot{x} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} x, x(0) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$p(x) = \det \begin{pmatrix} 2-x & 1 \\ -1 & 4-x \end{pmatrix} = x^2 - 6x + 9 = (x-3)^2, \text{ Nullstellen: } 3 \text{ (2x)}$$

= mehrfache Nullstellen

$$x(t) = e^{3t} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + te^{3t} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \rightarrow e^{3t} \text{ und } te^{3t} \text{ Lösungen - nicht nur eine Lösung!}$$

Man kann nicht jede Matrix diagonalisieren.

Bei reellen Matrizen A : Angenommen $\lambda \in \mathbb{R}$ ist Eigenwert mit v Eigenvektor dazu ($\lambda \in \mathbb{C} \setminus \mathbb{R}, v \in \mathbb{C}^r$).

$$A\bar{v} = \overline{Av} = \overline{\lambda v} \stackrel{\text{konjugiert}}{=} \bar{\lambda} \bar{v} = \bar{\lambda} \bar{v}, \text{ also } \bar{v} \text{ ist Eigenvektor zu } \bar{\lambda}.$$

Man kann A auf JORDAN'sche Normalform bringen.

\exists Basis $\{v_1, \dots, v_r\}$, bzw. \exists invertierbare Matrix S , sodass A bezüglich $\{v_1, \dots, v_r\}$ gleich J , bzw. $S^{-1}AS = J$, wobei (J = Jordan'sche Normalform)

$$J = \begin{pmatrix} \boxed{y_1} & & & \\ & \boxed{y_2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \boxed{y_s} \end{pmatrix}$$

Jordanblöcke gehören zu genau einem reellen Eigenwert a , bzw. einem komplexen Eigenwertpaar $a \pm bi$ ($b > 0$).

Zu jedem reellen Eigenwert a gehört mindestens ein Jordanblock, zu jedem komplexen Eigenwertpaar $a \pm bi$ gehört mindestens ein Jordanblock.

Für $a \in \mathbb{R}$, J_k Jordanblock zu a :

$$J_k = \begin{pmatrix} a & & & 0 \\ & a & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & a \end{pmatrix}$$

in Diagonale: a
überhalb: $b: 1$

Für $a, b \in \mathbb{R}$, $b > 0$, J_k Jordanblock zu $a + bi$ (bzw. $a \pm bi$):

$$J_k = \begin{pmatrix} \begin{matrix} a & -b & 1 & 0 \\ b & a & 0 & 1 \end{matrix} & & & \\ & \begin{matrix} a & -b & 1 & 0 \\ b & a & 0 & 1 \end{matrix} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \begin{matrix} a & -b & 1 & 0 \\ b & a & 0 & 1 \end{matrix} & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & \begin{matrix} a & -b & 1 & 0 \\ b & a & 0 & 1 \end{matrix} & \\ & & & & & & \begin{matrix} a & -b \\ b & a \end{matrix} \end{pmatrix}$$

Wir müssen uns mit $\dot{x} = \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix} x$ (+f) beschäftigen:

$$p(x) = \det \begin{pmatrix} a-x & -b \\ b & a-x \end{pmatrix} = x^2 - 2ax + (a^2 + b^2)$$

Nullstellen: $a \pm bi$ ($b > 0$)

Lemma: Sei $a, b \in \mathbb{R}$, $b > 0$, $\alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R}$. Falls $x(t) = e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix}$, dann ist x eine Lösung von $\dot{x} = \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix} x$, $x(0) = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix}$.

Beweis:

$$x(0) = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \dot{x}(t) &= e^{at} \cos bt \cdot a \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} - e^{at} \sin bt \cdot b \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + \\ &+ e^{at} \sin bt \cdot a \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix} + e^{at} \cos bt \cdot b \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix} = \\ &= e^{at} \cos bt \underbrace{\begin{pmatrix} a\alpha_1 - b\alpha_2 \\ a\alpha_2 + b\alpha_1 \end{pmatrix}}_{= \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix}} + e^{at} \sin bt \underbrace{\begin{pmatrix} -b\alpha_1 - a\alpha_2 \\ -b\alpha_2 + a\alpha_1 \end{pmatrix}}_{= \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix}} = \\ &= A \end{aligned}$$

$$= A \underbrace{\left(e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix} \right)}_{= x(t)} = Ax(t) \quad \square$$

Satz: Seien $a, b \in \mathbb{R}$, $b > 0$ und seien $\alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R}$. Dann ist x genau dann eine Lösung von $\dot{x} = \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix} x$, $x(0) = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix}$, wenn $x(t) = e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix}$.

Beweis:

⊖: Lemma ✓

⇒: Setze $y(t) := x(t) - (e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix})$. Setze $A := \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix}$.

$$\begin{aligned} \dot{y}(t) &= \underbrace{\dot{x}(t)}_{=Ax(t)} - \underbrace{\left(e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix} \right)'}_{\substack{= A(e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix}) \\ \text{Lemma}}} = \\ &= A \left(x(t) - \underbrace{\left(e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix} \right)}_{=y(t)} \right) = Ay(t) \end{aligned}$$

$$y(0) = \underbrace{x(0)}_{= \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix}} - \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad y(t) = \begin{pmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \end{pmatrix}.$$

$$\text{Setze } u(t) := e^{-2at} (y_1(t)^2 + y_2(t)^2)$$

$$\begin{aligned} \dot{u}(t) &= e^{-2at} (-2ay_1(t)^2 - 2ay_2(t)^2) + e^{-2at} (2y_1(t)\dot{y}_1(t) + 2y_2(t)\dot{y}_2(t)) = \\ &= e^{-2at} (-2ay_1(t)^2 - 2ay_2(t)^2) + e^{-2at} (2y_1(t)(ay_1(t) - by_2(t)) + 2y_2(t)(by_1(t) + ay_2(t))) = \\ &= e^{-2at} (-2ay_1(t)^2 - 2ay_2(t)^2 + 2ay_1(t)^2 - 2by_1(t)y_2(t) + 2by_1(t)y_2(t) + 2ay_2(t)^2) = \\ &= 0 \quad \text{weil Ableitung 0, dann Funktion konstant} \end{aligned}$$

Mittelwertsatz $\Rightarrow \exists c$, sodass $u(t) = c$. ^{konstant}

$$c = u(0) = \underbrace{e^{-2a \cdot 0}}_{=1} \left(\underbrace{y_1(0)^2}_{=0} + \underbrace{y_2(0)^2}_{=0} \right) = 0$$

$$\Rightarrow 0 = u(t) = e^{-2at} (y_1(t)^2 + y_2(t)^2)$$

$$0 = y_1(t)^2 + y_2(t)^2 \quad \begin{cases} \geq y_1(t)^2 \geq 0 \\ \geq y_2(t)^2 \geq 0 \end{cases} \rightarrow \text{zwischen 0 und C eingezwängt, also 0}$$

$$\Rightarrow y_1(t)^2 = 0 \text{ und } y_2(t)^2 = 0 \Rightarrow y_1(t) = 0 \text{ und } y_2(t) = 0$$

$$\Rightarrow 0 = y(t) = x(t) - (e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix})$$

$$\Rightarrow x(t) = e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix}. \quad \square$$

|| Kurz: „ $\dot{x} = \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix} x \Leftrightarrow x(t) = e^{at} \cos bt v_1 + e^{at} \sin bt v_2$ “.

5.4.

Proposition: Seien $a, b, \alpha, \beta \in \mathbb{R}$, $b > 0$, $\beta > 0$. Definiere $\varphi(x) := \dot{x} - \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix} x$.

Weiters sei $k \in \mathbb{N}_0$.

- (1) Setze $V := \{e^{\alpha t} (t^k v_k + \dots + t v_1 + v_0) : v_k, \dots, v_0 \in \mathbb{R}^2\}$. Dann ist $\varphi: V \rightarrow V$ surjektiv.
- (2) Falls $\alpha + \beta i \neq a + bi$, setze $V := \{e^{\alpha t} \cos \beta t (t^k v_k + \dots + t v_1 + v_0) + e^{\alpha t} \sin \beta t (t^k w_k + \dots + t w_1 + w_0) : v_k, \dots, v_0, w_k, \dots, w_0 \in \mathbb{R}^2\}$. Dann ist $\varphi: V \rightarrow V$ surjektiv.
- (3) Setze $V := \{e^{\alpha t} \cos b t (t^k v_k + \dots + t v_1 + v_0) + e^{\alpha t} \sin b t (t^k w_k + \dots + t w_1 + w_0) : v_k, \dots, v_0, w_k, \dots, w_0 \in \mathbb{R}^2\}$ und $W := \{e^{\alpha t} \cos b t (t^{k+1} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} + t^k v_k + \dots + t v_1 + v_0) + e^{\alpha t} \sin b t (t^{k+1} \begin{pmatrix} -y_2 \\ y_1 \end{pmatrix} + t^k w_k + \dots + t w_1 + w_0) : v_k, \dots, v_0, w_k, \dots, w_0 \in \mathbb{R}^2, y_1, y_2 \in \mathbb{R}\}$. Dann ist $\varphi: W \rightarrow V$ surjektiv.

Beweis:

φ ist linear. $N := \{x : \varphi(x) = 0\}$

$$x \in N \Rightarrow x = e^{\alpha t} \cos b t \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{\alpha t} \sin b t \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} (1) x \in V \Rightarrow x = e^{\alpha t} \underbrace{p(t)}_{\text{Polynom Grad } \leq k} &\Rightarrow \varphi(x) = \dot{x} - Ax = e^{\alpha t} \alpha p(t) + e^{\alpha t} \dot{p}(t) - e^{\alpha t} A p(t) = \\ &= e^{\alpha t} (\underbrace{\alpha p(t) + \dot{p}(t) - A p(t)}_{\text{Polynom Grad } \leq k}) \in V \end{aligned}$$

$$x \in N \Rightarrow x = 0 \Rightarrow \dim N = 0$$

$\dim V = 2(k+1)$ = weil es $k+1 \times v$ gibt (von v_0 bis v_k) und jeder Vektor $v \in \mathbb{R}^2$ Komponenten hat

$$= \dim \varphi(V) + \underbrace{\dim N}_{=0} \Rightarrow \varphi(V) = V. \text{ Somit ist } \varphi \text{ surjektiv.}$$

(2) $\dim V = 4(k+1)$ weil es jetzt v und w gibt

$$\text{Sei } x \in V \Rightarrow x = e^{\alpha t} \cos \beta t p_1(t) + e^{\alpha t} \sin \beta t p_2(t)$$

\ Polynom vom Grad $\leq k$

$$\begin{aligned} \varphi(x) = \dot{x} - Ax &= e^{\alpha t} \cos \beta t \alpha p_1(t) - e^{\alpha t} \sin \beta t \beta p_1(t) + e^{\alpha t} \cos \beta t \dot{p}_1(t) + \\ &+ e^{\alpha t} \sin \beta t \alpha p_2(t) + e^{\alpha t} \cos \beta t p_2(t) + e^{\alpha t} \sin \beta t \dot{p}_2(t) - e^{\alpha t} \cos \beta t A p_1(t) + \\ &- e^{\alpha t} \sin \beta t A p_2(t) = \\ &= e^{\alpha t} \cos \beta t (\underbrace{\alpha p_1(t) + \dot{p}_1(t) + \beta p_2(t) - A p_1(t)}_{\text{Polynom Grad } \leq k}) + \\ &+ e^{\alpha t} \sin \beta t (\underbrace{-\beta p_1(t) + \alpha p_2(t) + \dot{p}_2(t) - A p_2(t)}_{\text{Polynom vom Grad } \leq k}) \in V \end{aligned}$$

$$x \in N \Rightarrow x=0$$

$$\dim V = \dim \varphi(V) + \underbrace{\dim N}_{=0} \Rightarrow \dim \varphi(V) = V, \text{ also ist } \varphi \text{ surjektiv.}$$

$$(3) \dim V = 4(k+1), \dim W = 4(k+1) + 2$$

$$\text{Sei } x \in W \Rightarrow x = e^{at} \cos bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} + p_1(t) \right) + e^{at} \sin bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} -y_2 \\ y_1 \end{pmatrix} + p_2(t) \right)$$

Polynom vom Grad $\leq k$

$$\begin{aligned} \varphi(x) = \dot{x} - Ax &= e^{at} \cos bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} ay_1 \\ ay_2 \end{pmatrix} + \dot{a}p_1(t) \right) - e^{at} \sin bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} by_1 \\ by_2 \end{pmatrix} + bp_1(t) \right) + \\ &+ e^{at} \cos bt \left((k+1)t^k \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} + \dot{p}_1(t) \right) + e^{at} \sin bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} -ay_2 \\ ay_1 \end{pmatrix} + \dot{a}p_2(t) \right) + \\ &+ e^{at} \cos bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} -by_2 \\ by_1 \end{pmatrix} + bp_2(t) \right) + e^{at} \sin bt \left((k+1)t^k \begin{pmatrix} -y_2 \\ y_1 \end{pmatrix} + \dot{p}_2(t) \right) + \\ &- e^{at} \cos bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} ay_1 - by_2 \\ by_1 + ay_2 \end{pmatrix} + Ap_1(t) \right) - e^{at} \sin bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} -ay_2 - by_1 \\ -by_2 + ay_1 \end{pmatrix} + Ap_2(t) \right) = \\ &= e^{at} \cos bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} ay_1 - by_2 - ay_1 + by_2 \\ ay_2 + by_1 - by_1 - ay_2 \end{pmatrix} + \dot{a}p_1(t) + (k+1)t^k \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} + \dot{p}_1(t) + bp_2(t) - Ap_1(t) \right) + \\ &+ e^{at} \sin bt \left(t^{k+1} \begin{pmatrix} -by_1 - ay_2 + ay_2 + by_1 \\ -by_2 + ay_1 + by_2 - ay_1 \end{pmatrix} - bp_1(t) + \dot{a}p_2(t) + (k+1)t^k \begin{pmatrix} -y_2 \\ y_1 \end{pmatrix} + \dot{p}_2(t) - Ap_2(t) \right) \in V \end{aligned}$$

Polynom Grad $\leq k$

$$N = \left\{ e^{at} \cos bt \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} + e^{at} \sin bt \begin{pmatrix} -\alpha_2 \\ \alpha_1 \end{pmatrix} : \alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R} \right\} \Rightarrow \dim N = 2$$

$$\dim W = 4(k+1) + 2 = \dim \varphi(W) + \underbrace{\dim N}_{=2} \Rightarrow \dim \varphi(W) = 4(k+1) = \dim V$$

$\Rightarrow \varphi(W) = V$. Damit ist φ surjektiv. □

Allgemein: Wir schauen uns Jordanblöcke an.

Wir nehmen Jordanblöcke der Länge q .

• reelle Nullstelle q ($q =$ Vielfachheit von q)

$$\begin{pmatrix} a & 1 & & & 0 \\ & a & 1 & & \\ & & a & \ddots & \\ 0 & & & \ddots & 1 \\ & & & & a \end{pmatrix}, \quad \dot{x} = Ax + f, \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_q \end{pmatrix}$$

a sind $q \times q$ Matrizen

	homogen $e^{at} p(t)$	$f = e^{\alpha t} p(t) (\leq k), \alpha \neq a:$ $e^{\alpha t} q(t)$	$f = e^{\alpha t} \cos bt p_1(t) + e^{\alpha t} \sin bt p_2(t)$ $(\leq k)$	$f = e^{\alpha t} p(t) (\leq k)$
x_1	$q-1$	k	k	$k+q$
x_2				
\vdots				
x_{q-1}	1 \mathbb{R} muss erhöht werden	k	k	$k+2$
x_q	0 ↑ Grad ≤ 0	k ↑ Grad $\leq k$ usw.	k	$k+1$

$$\dot{x}_1 = ax_1 + x_2 (+f_1)$$

$$\dot{x}_2 = ax_2 + x_3 (+f_2)$$

⋮

$$\dot{x}_{q-1} = ax_{q-1} + x_q (+f_{q-1})$$

$$\dot{x}_q = ax_q (+f_q)$$

$$- x_q = Ce^{at} \text{ homogen}$$

$$\dot{x}_{q-1} = ax_{q-1} + \underbrace{p_q(t)}_{\text{Polynom Grad} \leq 1} e^{at} (+f_{q-1})$$

$$\text{homogen: } x_{q-1} = \underbrace{p_{q-1}(t)}_{\text{Polynom Grad} \leq 1} e^{at}$$

⋮

• komplexe Nullstelle $a+bi$ ($b > 0$) ($q \leq$ Vielfachheit von $a+bi$)

$$\left(\begin{array}{cccccccc} a & -b & 1 & 0 & & & & \\ b & a & 0 & 1 & & & & \\ & & a & -b & 1 & 0 & & \\ & & b & a & 0 & 1 & & \\ & & & & \ddots & & & \\ & & & & & 1 & 0 & \\ & & & & & 0 & 1 & \\ & & & & & a & -b & 1 & 0 \\ & & & & & b & a & 0 & 1 \\ & & & & & & & a & -b \\ & & & & & & & b & a \end{array} \right), \dot{x} = AX, A_1 = \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_q \end{pmatrix} \begin{matrix} 2 \text{ dim} \\ \\ \end{matrix}$$

(2q) x (2q) Matrix

	homogen $e^{at} \cos bt p_1(t) + e^{at} \sin bt p_2(t)$	$f = e^{at} p(t)$ ($\leq k$)	$f = e^{at} \cos bt p_1(t) + e^{at} \sin bt p_2(t)$ ($\leq k$) $\alpha + \beta_1 \neq a + bi$	$f = e^{at} \cos bt p_1(t) + e^{at} \sin bt p_2(t)$ ($\leq k$)
x_1	$q-1$	k	k	$k+q$
\vdots				
x_{q-1}	1	k	k	$k+2$
x_q	0	k	k	$k+1$

$$\dot{x}_1 = A_1 x_1 + x_2 (+f_1)$$

$$\dot{x}_2 = A_1 x_2 + x_3 (+f_2)$$

⋮

$$\dot{x}_{q-1} = A_1 x_{q-1} + x_q (+f_{q-1})$$

$$\dot{x}_q = A_1 x_q (+f_q)$$

Zusammenfassung:

homogen: Vielfachheit k der Nullstelle ($k \geq 1$)

- $a \in \mathbb{R}$ ist k -fache Nullstelle:

bei Lösung tritt auf: $t^{k-1} e^{at}, t^{k-2} e^{at}, \dots, t e^{at}, e^{at}$

($p(t) e^{at}$, p Polynom vom Grad $\leq k-1$)

- $a+bi$ ($b>0$) ist k -fache Nullstelle:

bei Lösung tritt auf: $t^{k-1} e^{at} \cos bt, t^{k-1} e^{at} \sin bt, \dots,$
 $t e^{at} \cos bt, t e^{at} \sin bt,$
 $e^{at} \cos bt, e^{at} \sin bt$

($p_1(t) e^{at} \cos bt + p_2(t) e^{at} \sin bt$, p_1, p_2 Polynome vom Grad $\leq k-1$)

inhomogen: hier setzen wir bei Vielfachheit k der Nullstelle $k \geq 0$ voraus

- Störfunktion $f = e^{at} q(t)$, q Polynom vom Grad $\leq s$

Falls q eine k -fache Nullstelle \Rightarrow Ansatz: $x(t) = e^{at} p(t)$, p Polynom vom Grad $\leq s+k$

- Störfunktion $f = e^{at} \cos bt q_1(t) + e^{at} \sin bt q_2(t)$,
 $b>0$, q_1, q_2 Polynome vom Grad $\leq s$

- Falls $a+bi$ eine k -fache Nullstelle ist:

Ansatz: $x(t) = e^{at} \cos bt p_1(t) + e^{at} \sin bt p_2(t)$, p_1, p_2 Polynome vom Grad $\leq s+k$

insgesamt: zunächst homogenes System erfassen (nicht in Anfangsbedingung!)

Ansatz für inhomogenes System: Erst dann in Anfangsbedingung einsetzen

4.) Lineare Differenzialgleichungen mit konstanten Koeffizienten höherer Ordnung

$$x^{(n)} + A_{n-1} x^{(n-1)} + \dots + A_1 \dot{x} + A_0 x = 0,$$

$$x^{(n)} + A_{n-1} x^{(n-1)} + \dots + A_1 \dot{x} + A_0 x = f$$

Trick: $x_1 := x, x_2 := \dot{x}, \dots, x_n := x^{(n-1)}$ (jeweils r -dimensionale Vektoren)

und setze $X := \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ($n \cdot r$ dimensionaler Vektor)

$$\dot{X} = \begin{pmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \vdots \\ \dot{x}_{n-1} \\ \dot{x}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \dot{x} \\ \vdots \\ x^{(n-1)} \\ x^{(n)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \\ \underbrace{-A_0 x - A_1 \dot{x} - \dots - A_{n-1} x^{(n-1)}}_{-A_0 x_1 - A_1 x_2 - \dots - A_{n-1} x_n} + f \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} 0 & \text{id} & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \text{id} & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & \text{id} \\ -A_0 & -A_1 & -A_2 & -A_3 & \dots & -A_{n-2} & -A_{n-1} \end{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{pmatrix}}_{=X} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ f \end{pmatrix}$$

Diese Differenzialgleichung können wir wie zuvor lösen.

Von der Lösung $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ interessieren uns nur die ersten r -Komponenten $x := x_1$.

Beispiel:

$$\ddot{x} + \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 18 & -5 \end{pmatrix} \dot{x} + \begin{pmatrix} -6 & -2 \\ -54 & -14 \end{pmatrix} x = 0$$

Anfangsbedingung müsste bis hoch $n-1$ gehen, also hier $x(0) = \dots$ und $\dot{x}(0) = \dots$

x ... 2 dimensionaler Vektor

$$\text{Setze } x_1 := x, x_2 := \dot{x}, X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

$$\dot{X} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 6 & 2 & 1 & 1 \\ 54 & 14 & -18 & 5 \end{pmatrix} X$$

$$\parallel \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \dot{x}_1 = \dot{x} = x_2 \\ \dot{x}_2 = \ddot{x} = \begin{pmatrix} 6 & 2 \\ 54 & 14 \end{pmatrix} x + \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ -18 & 5 \end{pmatrix} \dot{x} \end{pmatrix}$$

$$\begin{matrix} = x_1 & = x_2 \end{matrix}$$

„Entwicklungssatz“
Entwickeln nach der 1. Zeile!

$$p(x) = \det \begin{pmatrix} -x & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -x & 0 & 1 \\ 6 & 2 & 1-x & 1 \\ 54 & 14 & -18 & 5-x \end{pmatrix} = -x \cdot \det \begin{pmatrix} 2 & 1-x & 1 \\ 14 & -18 & 5-x \end{pmatrix} + \det \begin{pmatrix} 0 & -x & 1 \\ 6 & 2 & 1 \\ 54 & 14 & 5-x \end{pmatrix} =$$

„Regel von Sarrus“

$$= \dots = x^4 - 6x^3 + 3x^2 + 26x - 24$$

Nullstellen:

	1	-6	3	26	-24
①	1	-5	-2	24	0
		⋮			

Eigenwerte: 4, 3, 1, -2

Eigenvektor zu 4:

-4	0	1	0	0	-4	0	1	0	0
0	-4	0	1	0	0	-4	0	1	0
6	2	-3	1	0	$2 \cdot \text{II} + 3 \cdot \text{I}$	0	-3	2	$0 \cdot \text{III} + \text{I}$
54	14	-18	1	0	$2 \cdot \text{IV} + 27 \cdot \text{I}$	0	28	-9	2
						0	0	-9	9

$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 4-fache weitere Eigenvektoren: zu 1: $\begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}$ 1-fache, zu 3: $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}$ 3-fache, zu -2: $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}$ 2-fache

Allgemeine Lösung für X : $X(t) = c_1 e^{4t} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} + c_2 e^t \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix} + c_3 e^{3t} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} + c_4 e^{-2t} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}$

Daher ist unsere allgemeine Lösung: $x(t) = c_1 e^{4t} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} + c_2 e^t \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix} + c_3 e^{3t} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} + c_4 e^{-2t} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}$

Wichtiger Spezialfall: $r=1$ (also der eindimensionale Fall)

hier sind A_0, A_1, \dots, A_{n-1} 1×1 -Matrizen, also reelle Zahlen

daher $x^{(n)} + a_{n-1}x^{(n-1)} + \dots + a_1\dot{x} + a_0x = f$

wie zuvor setze $x_1 := x, x_2 := \dot{x}, \dots, x_n := x^{(n-1)}$ und $X := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ (n -dimensionaler Vektor)

$$\dot{X} = \begin{pmatrix} \dot{x}_1 = \dot{x} = x_2 \\ \dot{x}_2 = \ddot{x} = x_3 \\ \vdots \\ \dot{x}_{n-1} = x^{(n-1)} = x_n \\ \dot{x}_n = x^{(n)} = -a_0x_1 - a_1x_2 - \dots - a_{n-1}x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \dots & -a_{n-2} & -a_{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{pmatrix} = X$$

charakteristisches Polynom

$$p(x) = \det \begin{pmatrix} -x & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -x & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -x & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \dots & -a_{n-2} & -a_{n-1} - x \end{pmatrix}$$

Lemma: Es gilt $\det \begin{pmatrix} -x & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -x & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -x & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -x & 1 \\ b_n & b_{n-1} & b_{n-2} & \dots & b_2 & b_1 - x \end{pmatrix} = (-1)^n \left(x^n - \sum_{j=0}^{n-1} b_{n-j} x^j \right)$

Beweis:

Induktion nach n :

$n=1$: $\det(b_1 - x) = (-1)(x - b_1) \checkmark$

$n=2$: $\det \begin{pmatrix} -x & 1 \\ b_2 & b_1 - x \end{pmatrix} = x^2 - b_1x - b_2 = (-1)^2 \left(x^2 - \sum_{j=0}^1 b_{2-j} x^j \right)$

Sei $n > 2$:

$$\det \begin{pmatrix} -x & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -x & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -x & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -x & 1 \\ b_n & b_{n-1} & b_{n-2} & \dots & b_2 & b_1 - x \end{pmatrix} =$$

$$= (-x) \det \begin{pmatrix} -x & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -x & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -x & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -x & 1 \\ b_{n-1} & b_{n-2} & b_{n-3} & \dots & b_2 & b_1 - x \end{pmatrix} + (-1)^{n-1} b_n \det \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ -x & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -x & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -x & 1 \end{pmatrix} =$$

$$\stackrel{\text{i.V.}}{=} (-1)^{n-1} \left(x^{n-1} - \sum_{j=0}^{n-2} b_{n-1-j} x^j \right)$$

$$= (-1)^{n-1} \left(x^n - \underbrace{\sum_{j=0}^{n-2} b_{n-1-j} x^{j+1}}_{= \sum_{j=1}^{n-1} b_{n-j} x^j} \right) + (-1)^n \underbrace{(-b_n)}_{= b_{n-0} x^0} =$$

$$= (-1)^n \left(x^n - \sum_{j=0}^{n-1} b_{n-j} x^j \right). \quad \square$$

Proposition:

$$\det \begin{pmatrix} -x & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -x & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -x & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -x & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \dots & -a_{n-2} & -a_{n-1} - x \end{pmatrix} = (-1)^n \left(x^n + \sum_{j=0}^{n-1} a_j x^j \right).$$

Beweis:

$b_n = -a_0, b_{n-1} = -a_1, \dots, b_1 = -a_{n-1}$, also $a_j = -b_{n-j}$ für $j \in \{0, 1, \dots, n-1\}$.

$$\det \begin{pmatrix} -x & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ -a_0 & \dots & -a_{n-1} - x \end{pmatrix} \stackrel{\text{Lemma}}{=} (-1)^n \left(x^n - \sum_{j=0}^{n-1} \underbrace{b_{n-j}}_{=-a_j} x^j \right) = (-1)^n \left(x^n + \sum_{j=0}^{n-1} a_j x^j \right). \quad \square$$

Definition: Für die Differentialgleichung $x^{(n)} + a_{n-1} x^{(n-1)} + \dots + a_1 \dot{x} + a_0 x = 0$ nennt man $p(x) = x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$ das charakteristische Polynom dieser Differentialgleichung.

(zurück zum Anfang: $\dot{x} = ax \Leftrightarrow \dot{x} - ax = 0$ $p(x) = x - a$)

Falls α Nullstelle von $p(x)$: Eigenvektoren:

$$\begin{array}{cccccc|c} -a & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -a & 1 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -a & \dots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -a & 1 & 0 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \dots & -a_{n-2} & -a_{n-1} - a & 0 \end{array}$$

$$0 = \lambda_1 (-a \ 1 \ 0 \ \dots \ 0 \ 0) + \lambda_2 (0 \ -a \ 1 \ \dots \ 0 \ 0) + \dots + \lambda_{n-1} (0 \ \dots \ -a \ 1) =$$

$$= (-\lambda_1 a \ \lambda_1 - \lambda_2 a \ \lambda_2 - \lambda_3 a \ \dots \ \lambda_{n-2} - \lambda_{n-1} a \ \lambda_{n-1})$$

$$\Rightarrow \lambda_{n-1} = 0 \Rightarrow \lambda_{n-2} = 0 \Rightarrow \dots \Rightarrow \lambda_2 = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 0, \text{ also diese Zeilen sind l.u.}$$

$$\text{Rang} \begin{pmatrix} -a & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -a & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -a & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -a & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \dots & -a_{n-2} & -a_{n-1} & a \end{pmatrix} \geq n-1$$

Somit sind die Eigenräume stets 1-dimensional.

Daher sind die Jordanblöcke stets so groß wie möglich, also bei k -facher Nullstelle a ist es ein $k \times k$ Block.

Zusammenfassung:

homogen: charakteristisches Polynom $p(x)$, rechnet Nullstellen aus
in homogener Lösung tritt auf: (Vielfachheit $k \geq 1$)

- a k -fache Nullstelle: $(c_{k-1}t^{k-1} + c_{k-2}t^{k-2} + \dots + c_1t + c_0)e^{at}$
- $a + \underbrace{bi}_{>0}$ k -fache Nullstelle: $(c_{k+1}t^{k-1} + c_{k-2}t^{k-2} + \dots + c_1t + c_0)e^{at} \cos bt + (d_{k-1}t^{k-1} + d_{k-2}t^{k-2} + \dots + d_1t + d_0)e^{at} \sin bt$

inhomogen: (Vielfachheit $k \geq 0$)

Störungsfunktion $f = \underbrace{p(t)}_{\text{Polynom vom Grad } \leq s} e^{at}$

- a k -fache Nullstelle: Ansatz: $x(t) = q(t)e^{at}$, q Polynom vom Grad $\leq s+k$
(zum Vereinfachen kann man das was homogener Lösung entspricht weglassen)

$b > 0$: $f = \underbrace{p_1(t)}_{\text{Polynome vom Grad } \leq s} e^{at} \cos bt + \underbrace{p_2(t)}_{\text{Polynome vom Grad } \leq s} e^{at} \sin bt$

- $a + bi$ k -fache Nullstelle: Ansatz: $x(t) = q_1(t)e^{at} \cos bt + q_2(t)e^{at} \sin bt$,
wobei q_1, q_2 Polynome vom Grad $\leq s+k$
(Vereinfachen wie bei Nullstelle a)

Beispiel:

$$\begin{aligned} x^{(15)} - 53x^{(14)} + 1264x^{(13)} - 17384x^{(12)} + 145089x^{(11)} - 659861x^{(10)} + \\ + 306080x^{(9)} + 15811768x^{(8)} - 98513293x^{(7)} + 239284593x^{(6)} + \\ + 174249784x^{(5)} - 2980305888x^{(4)} + 9455193675x^{(3)} + \\ - 15640849575\ddot{x} + 13949091000\dot{x} - 5338710000x = 0 \end{aligned}$$

charakteristisches Polynom $p(x) = x^{15} - 53x^{14} + 1264x^{13} + \dots - 5338710000$

Nullstellen: $3(5x)$, $-4(2x)$, $7 \pm 4i(3x)$ - also 6 Nullstellen, $2 \pm i$

(wären zu kompliziert mit der Hand, werden daher angegeben)

Lösung: $x(t) = c_1 t^4 e^{3t} + c_2 t^3 e^{3t} + c_3 t^2 e^{3t} + c_4 t e^{3t} + c_5 e^{3t} +$

$$+ c_6 t e^{-4t} + c_7 e^{-4t} +$$

$$+ c_8 t^2 e^{7t} \cos 4t + c_9 t^2 e^{7t} \sin 4t + c_{10} t e^{7t} \cos 4t + c_{11} t e^{7t} \sin 4t +$$

$$+ c_{12} e^{7t} \cos 4t + c_{13} e^{7t} \sin 4t +$$

$$+ c_{14} e^{2t} \cos t + c_{15} e^{2t} \sin t.$$

5.) Der Banach'sche Fixpunktsatz

• $M \neq \emptyset$ metrischer Raum, Metrik $d: M \times M \rightarrow \mathbb{R}$

(1) $d(x, y) \geq 0$ d : Abstand (von x zu y)

(2) $d(x, y) = 0 \Leftrightarrow x = y$

(3) $d(x, y) = d(y, x)$

(4) $d(x, y) \leq d(x, z) + d(z, y)$ (Dreiecksungleichung)

\Rightarrow linker Teil der Dreiecksungleichung: $|d(x, z) - d(z, y)| \leq d(x, y)$

Grenzwert und Stetigkeit kann man „wie gewohnt“ definieren.

Eine Menge U heißt offen, falls $\forall x \in U \exists r > 0: \underbrace{B(x, r)} \subseteq U$
 $:= \{y: d(y, x) < r\}$ offene Kugel mit Radius r um x

$\bar{B}(x, r) = \{y: d(y, x) \leq r\}$, (im Allg.: $\overline{B(x, r)} \neq \bar{B}(x, r)$)
abgeschlossene Kugel

A heißt abgeschlossen, falls \forall Folge (x_n) in A die konvergiert $\Rightarrow \lim x_n \in A$

Def: Sei M ein metrischer Raum, $C \subseteq M$.

(1) C heißt kompakt, falls \forall offenen $(U_j)_{j \in J}$ mit $C \subseteq \bigcup_{j \in J} U_j$

$\exists J_0 \subseteq J$ endlich mit $C \subseteq \bigcup_{j \in J_0} U_j$ (zu jeder offenen Überdeckung gibt es eine endliche Teilüberdeckung).

(2) C heißt folgenkompakt, falls \forall Folgen (x_n) in $C \exists$ Teilfolge (x_{n_k})

und $\exists x_0 \in C$ mit $x_{n_k} \rightarrow x_0$ (jede Folge hat eine konvergente Teilfolge).

Def: Sei M ein metrischer Raum. Dann heißt M vollständig, falls

jede Cauchyfolge in M konvergiert (in M). Daher heißt (x_n)

Cauchyfolge, falls $\forall \epsilon > 0 \exists N \forall n, m \geq N: d(x_n, x_m) < \epsilon$.
(metrischer Raum, der nicht vollständig ist: z.B. \mathbb{Q})

Def: $A \subseteq M$ (metrischer Raum) heißt totalbeschränkt, falls $\forall \epsilon > 0$

$\exists x_1, \dots, x_n \in A$ (in M) sodass $A \subseteq \bigcup_{j=1}^n B(x_j, \epsilon)$.

Satz: Sei M ein metrischer Raum und $C \subseteq M$. Dann sind äquivalent:

(1) C ist kompakt.

(2) C ist folgenkompakt.

(3) C ist vollständig und totalbeschränkt.
(in topologischen Räumen gilt das nicht)

Satz: Sei $C \subseteq \mathbb{R}^r$. Dann sind äquivalent:

- (1) C ist kompakt.
- (2) C ist folgenkompakt.
- (3) C ist beschränkt und abgeschlossen.

Angenommen $[a, b] \subseteq \mathbb{R}$ ist abgeschlossen und beschränkt $\Rightarrow [a, b]$ ist kompakt

Falls X ein kompakter metrischer Raum ist, $r \in \mathbb{N}$, definiere $C(X, \mathbb{R}^r) := \{f: X \rightarrow \mathbb{R}^r \text{ stetig}\}$

$f \in C(X, \mathbb{R}^r)$: $\|f\|_\infty := \sup_{x \in X} |f(x)| \in \mathbb{R}$ geht wegen Satz von Minimum und Maximum

$d(f, g) := \|f - g\|_\infty$
(gleichmäßige Konvergenz)

Satz: $C(X, \mathbb{R}^r)$ ist vollständig. (\mathbb{R}^r ist auch vollständig)

Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^r$, D abgeschlossen.

- (1) $C(X, D)$ ist vollständig.
- (2) Falls $x_0 \in X$, $y_0 \in D$, dann ist $C(X, D, f(x_0) = y_0) := \{f: X \rightarrow D \text{ stetig mit } f(x_0) = y_0\}$ Menge aller stetigen Funktionen ist vollständig.

Def: Sei $F \subseteq C(X, \mathbb{R}^r)$.

- (1) F heißt gleichgradig stetig in $x_0 \in X$, falls $\forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall x$ mit $d(x, x_0) < \delta$
 $\forall f \in F: |f(x) - f(x_0)| < \epsilon$.
" $\delta(\epsilon)$... hängt auch von x_0 ab
- (2) F heißt gleichmäßig gleichgradig stetig, falls $\forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall x, y$ mit $d(x, y) < \delta$
 $\forall f \in F: |f(x) - f(y)| < \epsilon$.
hängt nicht mehr von x_0 ab

Prop: Für X kompakt ist: F gleichgradig stetig $\Leftrightarrow F$ gleichmäßig gleichgradig stetig.

Satz: Satz von ARZELÀ-ASCOLI:

X kompakter metrischer Raum, $F \subseteq C(X, \mathbb{R}^r)$. Dann sind äquivalent:

- (1) F ist kompakt
- (2) F ist folgenkompakt
- (3) F ist beschränkt, abgeschlossen und gleichgradig stetig.

Satz: BANACH'sche Fixpunktsatz:

Sei M ein vollständiger metrischer Raum, $T: M \rightarrow M$ eine Kontraktion
(d.h. $\exists q < 1$ sodass $\forall x, y \in M: d(Tx, Ty) \leq q \cdot d(x, y)$). Dann besitzt
 T einen eindeutig bestimmten Fixpunkt x_0 ($Tx_0 = x_0$). Weiters gilt

$$\forall x \in M: \lim_{n \rightarrow \infty} T^n x = x_0.$$

Abbildung T n -Mal angewandt, also $\circ T \circ T \dots \circ T$

$$\text{Zusatz: } d(T^n x, x_0) \leq \frac{d(x, Tx)}{1-q} q^n$$

Beweis:

1. Schritt: Behauptung: Falls es einen Fixpunkt gibt, dann ist er eindeutig bestimmt.

Beweis der Behauptung: Seien x_0, y_0 Fixpunkte ($Tx_0 = x_0, Ty_0 = y_0$).

$$d(x_0, y_0) \leq q \cdot d(x_0, y_0) \Rightarrow d(x_0, y_0) = 0 \Rightarrow x_0 = y_0. \quad \diamond$$

2. Schritt: Behauptung: Sei $x \in M$. Dann ist $(T^n x)$ konvergent.

$$\text{Zusatz: Weiters gilt } d(T^n x, \lim_{k \rightarrow \infty} T^k x) \leq \frac{d(x, Tx)}{1-q} q^n.$$

Beweis der Behauptung: Sei $\varepsilon > 0$. $\exists N: \forall n \geq N: \frac{d(x, Tx)}{1-q} q^n < \varepsilon$.
wäre $n=m$, dann wäre der Abstand sowieso 0 und dadurch $< \varepsilon$

Sei $n, m \geq N$. O.B.d.A $n < m$.

$$d(T^n x, T^m x) \leq d(T^n x, T^{n+1} x) + d(T^{n+1} x, T^{n+2} x) + d(T^{n+2} x, T^{n+3} x) + \dots + d(T^{m-1} x, T^m x) \leq$$
$$\leq q \cdot d(T^n x, T^{n+1} x) \leq q^2 \cdot d(T^n x, T^{n+1} x) \leq q^{m-n-1} \cdot d(T^n x, T^{n+1} x)$$

$$\leq d(T^n x, T^{n+1} x) \underbrace{(1 + q + q^2 + \dots + q^{m-n-1})}_{\substack{= \frac{1-q^{m-n}}{1-q} \leq \frac{1}{1-q} \\ \text{endliche geometrische Reihe}}} \leq \frac{1}{1-q} d(T^n x, T^{n+1} x) \leq$$
$$\leq q \cdot d(T^{n-1} x, T^n x) \leq q^n d(x, Tx)$$

$$\leq \frac{d(x, Tx)}{1-q} q^n < \varepsilon$$

Deshalb ist $(T^n x)$ eine Cauchyfolge. Da M vollständig ist, ist $(T^n x)$ konvergent.

Zusatz: Setze $x_0 := \lim_{k \rightarrow \infty} T^k x$. Sei $n \in \mathbb{N}$, sei $m > n$.

$$d(T^n x, T^m x) \leq \frac{d(x, Tx)}{1-q} q^n.$$

Sei $\varepsilon > 0$. $\exists N: \forall m \geq N: d(T^m x, x_0) < \varepsilon$. Sei $m > \max\{N, n\}$.

$$d(T^n x, x_0) \leq \underbrace{d(T^n x, T^m x)}_{\leq \frac{d(x, Tx)}{1-q} q^n} + \underbrace{d(T^m x, x_0)}_{< \varepsilon} < \frac{d(x, Tx)}{1-q} q^n + \varepsilon$$

$$\Rightarrow d(T^n x, x_0) \leq \frac{d(x, Tx)}{1-q} q^n. \quad \diamond$$

3. Schritt: Behauptung: Sei $x \in M$ und sei $x_0 := \lim_{n \rightarrow \infty} T^n x$. Dann gilt $Tx_0 = x_0$.

Beweis der Behauptung: Sei $\varepsilon > 0$. $\exists N \forall n \geq N: d(T^n x, x_0) < \frac{\varepsilon}{2}$. Sei $n \geq N+1$ ($\Rightarrow n-1 \geq N$).

$$d(x_0, Tx_0) \leq \underbrace{d(x_0, T^{n+1}x)}_{< \frac{\varepsilon}{2}} + \underbrace{d(T^{n+1}x, Tx_0)}_{\substack{\leq q \cdot d(T^n x, x_0) < \frac{\varepsilon}{2} \\ < 1 \cdot \frac{\varepsilon}{2}}} < \varepsilon.$$

$$\Rightarrow d(x_0, Tx_0) = 0 \Rightarrow Tx_0 = x_0. \quad \square$$

4. Schritt: Überlegen, dass wir den Satz gezeigt haben

$x \in M \xRightarrow{2. \text{ Schritt}} (T^n x)$ konvergiert $\xRightarrow{3. \text{ Schritt}} x_0 := \lim_{n \rightarrow \infty} T^n x$ ist ein Fixpunkt,

1. Schritt \Rightarrow Fixpunkt eindeutig. Sei $x \in M \xRightarrow{2. \text{ Schritt (Zusatz)}} (T^n x)$ konvergiert

$$\xRightarrow{3. \text{ Schritt}} \lim_{n \rightarrow \infty} T^n x = x_0. \quad \square$$

6.) Der Existenz- und Eindeutigkeitsatz

I Intervall, I° Innere ($[a, b]^\circ = (a, b) =]a, b[^\circ = (a, b)^\circ = (a, b)^\circ$)

Proposition: Sei I ein Intervall (in \mathbb{R}), $D \subseteq \mathbb{R}^r$, $t_0 \in I^\circ$, $x_0 \in D$, und sei $f: D \times I \rightarrow \mathbb{R}^r$ eine stetige Funktion.

Dann gilt für eine stetige Funktion $x: I \rightarrow D$ genau dann

$$\dot{x}(t) = f(x(t), t) \quad \forall t \in I^\circ \text{ und } x(t_0) = x_0, \text{ wenn}$$

$$x(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(x(s), s) ds \quad \forall t \in I.$$

(kurz: x ist Lösung von der Differentialgleichung genau dann, wenn x Lösung von der Integralgleichung ist)

Beweis:

Hauptsatz der Differential- und Integralrechnung

$$\Rightarrow: \dot{x} \text{ ist stetig, } x_0 + \int_{t_0}^t \underbrace{f(x(s), s)}_{=\dot{x}(s)} ds \stackrel{\text{HS}}{=} x_0 + \underbrace{(x(t) - x(t_0))}_{=x_0} = x(t)$$

$$\Leftarrow: x(t_0) = x_0 + \int_{t_0}^{t_0} f(x(s), s) ds = x_0$$

$$\text{Sei } t \in I^\circ. \dot{x}(t) = \left(x_0 + \int_{t_0}^t f(x(s), s) ds \right)' \stackrel{\text{HS}}{=} f(x(t), t). \quad \square$$

Def: $I \subseteq \mathbb{R}$ Intervall, $D \subseteq \mathbb{R}^r$ und sei $f: D \times I \rightarrow \mathbb{R}^r$ eine Funktion.

(1) f heißt Lipschitz-stetig in x , falls

$$\exists L \in \mathbb{R}: \forall x, y \in D, \forall t \in I: |f(x, t) - f(y, t)| \leq L |x - y|.$$

(L ... Lipschitz-konstante)

(2) f heißt lokal Lipschitz-stetig in x , falls

$\forall t \in I, \forall x \in D: \exists U, V$ offen, $t \in U, x \in V$ sodass $f|_{U \times V}$ Lipschitz-stetig ist.

Proposition: Sei $f: \underbrace{\overline{B}(x_0, b)}_{\in \mathbb{R}^r} \times [a_1, a_2] \rightarrow \mathbb{R}^r$ stetig und lokal Lipschitz-stetig in x . Dann ist f Lipschitz-stetig in x .

Proposition: Sei $\overline{B}(x_0, b) \subseteq B(x_0, \tilde{b})$, $[a_1, a_2] \subseteq (c_1, c_2)$,

$f: B(x_0, \tilde{b}) \times (c_1, c_2) \rightarrow \mathbb{R}^r$ eine stetig differenzierbare Funktion

(d.h. alle partiellen Ableitungen von f sind stetig). Dann ist f

Lipschitz-stetig in x auf $\overline{B}(x_0, b) \times [a_1, a_2]$.

Falscher Beweis:

$$|f(x, t) - f(y, t)| \stackrel{\text{MWS}}{=} |f'(\xi, t)(x - y)| \stackrel{\text{Mittelwertsatz}}{\leq} M |x - y|$$

Fehler: im Mehrdimensionalen ist MWS falsch!

Existenz- und Eindeigkeitsatz von PICARD und LINDELÖF:

Satz: Seien $a, b > 0$, $r \in \mathbb{N}$, $t_0 \in \mathbb{R}$, $x_0 \in \mathbb{R}^r$. Weiters sei

$f: \overline{B}(x_0, b) \times [t_0 - a, t_0 + a] \rightarrow \mathbb{R}^r$ eine stetige Funktion, die lokal Lipschitz-stetig in x ist. Außerdem sei $M > 0$ so, dass

$$|f(x, t)| \leq M \quad \forall (x, t) \in \overline{B}(x_0, b) \times [t_0 - a, t_0 + a]. \text{ Setze } \alpha := \min \left\{ a, \frac{b}{M} \right\}.$$

geschlossene Kugel mit Mittelpunkt x_0 und Radius b

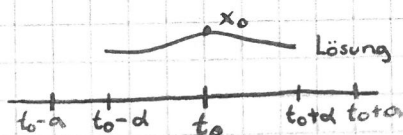
Dann gibt es eine eindeutig bestimmte stetige Funktion

$$x: [t_0 - \alpha, t_0 + \alpha] \rightarrow \mathbb{R}^r \text{ mit } \dot{x}(t) = f(x(t), t) \quad \forall t \in (t_0 - \alpha, t_0 + \alpha) \text{ und } x(t_0) = x_0.$$

Weiters gilt $|x(t) - x_0| \leq M |t - t_0| \quad \forall t \in [t_0 - \alpha, t_0 + \alpha]$ (insbesondere $x(t) \in \overline{B}(x_0, b)$).

Eine Funktion, die stetig und lokal Lip-stetig ist, ist ^{durch ein Intervall eingeschränkt} dann gibt es lokal eine eindeutig bestimmte Lösung der Differentialgleichung und ich kann angeben, wie weit dieses „lokal“ geht.

Wie sehen wir, dass die Funktion Lip-stetig ist? ist stetig differenzierbar



Beweis: f ist stetig und lokal Lipschitz-stetig in $x \Rightarrow f$ ist Lipschitz-stetig in x mit Lipschitz-Konstante $L > 0$.

1. Schritt: Seien t_1, x_1 so, dass $|t_1 - t_0| < \alpha$ und $|x_1 - x_0| \leq M |t_1 - t_0|$.
 t_1, x_1 sind Startbedingung statt t_0, x_0

Setze $\beta := \min \left\{ \alpha, \frac{b}{M}, \alpha - |t_1 - t_0|, \frac{1}{2L} \right\} > 0$.

Definiere $\mathcal{A} := C \left([t_1 - \beta, t_1 + \beta], \overline{B}(x_1, b - M |t_1 - t_0|), x(t_1) = x_1 \right)$.
/ geschlossene Kugel mit Mittelpunkt x_1 und Radius $b - \dots$
 (Menge der stetigen Funktionen in dem Bereich)

\mathcal{A} ist ein vollständiger metrischer Raum.

Für $x \in \mathcal{A}$ definiere $Tx(t) := x_1 + \int_{t_1}^t f(x(s), s) ds$. T ist Integraloperator

Behauptung: (1) $T: \mathcal{A} \rightarrow \mathcal{A}$.

(2) Für $y_1, y_2 \in \mathcal{A}$ gilt: $\|Ty_1 - Ty_2\|_\infty \leq \frac{1}{2} \|y_1 - y_2\|_\infty$. T ist eine Kontraktion mit Kontraktionskonstante $1/2$.

(3) Für $y \in \mathcal{A}$ und $t \in [t_1 - \beta, t_1 + \beta]$ gilt $|Ty(t) - x_1| \leq M |t - t_1|$.

Beweis der Behauptung:

(3) Sei $y \in \mathcal{A}$ und $t \in [t_1 - \beta, t_1 + \beta]$: $|Ty(t) - x_1| = \left| \int_{t_1}^t f(y(s), s) ds \right| \leq \int_{t_1}^t |f(y(s), s)| ds \leq \int_{t_1}^t M ds \leq M |t - t_1|$.
 x_1 fällt weg
 Betrag außen ist notwendig, weil das Integral negativ wird, wenn $t < t_1$
 Integral = Fläche, hier vom Rechteck \Rightarrow = Länge \cdot Breite
 "aus der VS"
 $\leq M$ siehe Voraussetzung (so haben wir M definiert)

(1) Sei $y \in \mathcal{A}$: $Ty(t_1) = x_1 + \int_{t_1}^{t_1} f(x(s), s) ds = x_1 \in \mathcal{A}$ (Mittelpunkt der Kugel).
 Sei $t \in [t_1 - \beta, t_1 + \beta]$: $|Ty(t) - x_1| \leq M |t - t_1| \leq M \alpha - M |t_1 - t_0| \leq b - M |t_1 - t_0|$, also $Ty \in \mathcal{A}$.
die Abstand von Ty und Kugel mit Mittelpunkt x_1 ist \leq Kugelradius $b - M |t_1 - t_0|$
 siehe (3) $\leq \beta \leq \alpha - |t_1 - t_0| \leq \frac{b}{M}$ siehe Voraussetzung
 Radius der Kugel
 Element der Kugel also auch $\in \mathcal{A}$

(2) Seien $y_1, y_2 \in \mathcal{A}$ und sei $t \in [t_1 - \beta, t_1 + \beta]$:
 $|Ty_1(t) - Ty_2(t)| = \left| \int_{t_1}^t (f(y_1(s), s) - f(y_2(s), s)) ds \right| \leq \int_{t_1}^t |f(y_1(s), s) - f(y_2(s), s)| ds \leq \int_{t_1}^t L |y_1(s) - y_2(s)| ds \leq L |t - t_1| \|y_1 - y_2\|_\infty \leq \frac{1}{2} \|y_1 - y_2\|_\infty$.
Def von $T(x)$ verwenden "Integral aus der VS"
 $x_1 - x_1$ kürzt sich weg
 wegen $t \in \dots$
 Dreiecksungleichung weil metrischer Raum
 wegen Lipschitz-stetig
 Supremum (gilt für beliebige, also auch sup)

$\Rightarrow \|Ty_1 - Ty_2\|_\infty = \sup_{t \in [t_1 - \beta, t_1 + \beta]} |Ty_1(t) - Ty_2(t)| \leq \frac{1}{2} \|y_1 - y_2\|_\infty$. \diamond

2. Schritt: T ist Kontraktion auf dem vollständigen metrischen Raum \mathcal{A} . \Rightarrow Voraussetzung für B.F.

Nach dem Banach'schen Fixpunktsatz besitzt T einen eindeutig bestimmten Fixpunkt x .

$$x(t) = Tx(t) = x_1 + \int_{t_1}^t f(x(s), s) ds.$$

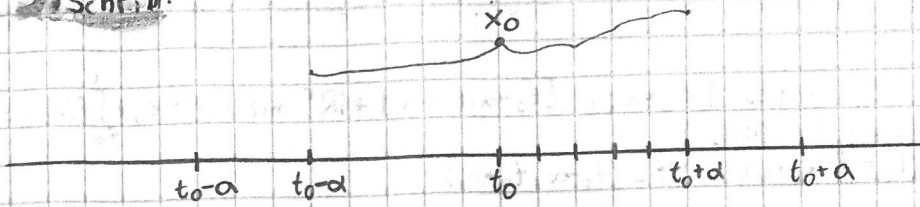
Behauptung: Auf $[t_1 - \beta, t_1 + \beta]$ gibt es eine eindeutige Lösung von $x(t) = x_1 + \int_{t_1}^t f(x(s), s) ds$.
Integralgleichung

Beweis der Behauptung: Sei y eine Lösung der Integralgleichung. $Ty(t) = x_1 + \int_{t_1}^t f(y(s), s) ds = y(t)$

Also $Ty = y \Rightarrow y = x$. weil Fixpunkt laut B.F. eindeutig ist \diamond

\Rightarrow Lösung der Integralgleichung ist eindeutig

3. Schritt:



Sei k die kleinste natürliche Zahl mit $k \frac{1}{2L} \geq \alpha$.

Für $j \in \{1, \dots, k-1\}$ setze $\alpha_j := \frac{j}{2L}$ und $\alpha_k := \alpha$.

Behauptung: Für $j \in \{1, 2, \dots, k\}$ gibt es $x_j: [t_0 - \alpha_j, t_0 + \alpha_j] \rightarrow \mathbb{R}^r$ mit $x_j(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(x_j(s), s) ds$.
Weiteres gilt $|x_j(t) - x_0| \leq M|t - t_0|$.

Beweis der Behauptung: Induktion nach j :
erweitern schrittweise Intervall, auf dem 2. gilt: \Rightarrow d.h. zz. es gibt eindeutige Lösungen der Integralgleichung im Intervall $[t_0 - \alpha, t_0 + \alpha]$
beginne mit diesem Intervall

$j=1$: 2. Schritt $\Rightarrow \exists x_1: [t_0 - \alpha_1, t_0 + \alpha_1] \rightarrow \mathbb{R}^r$ mit $x_1(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(x_1(s), s) ds$

Sei $j > 1$: Nach Induktionsvoraussetzung: $\exists x_{j-1}: [t_0 - \alpha_{j-1}, t_0 + \alpha_{j-1}] \rightarrow \mathbb{R}^r$

mit $x_{j-1}(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(x_{j-1}(s), s) ds$.
Erweitere auf dieses Intervall nach rechts
neuer Mittelpunkt des Intervalls statt t_0

$(t_0 + \alpha_{j-1}, x_{j-1}(t_0 + \alpha_{j-1})) \xrightarrow{2. \text{ Schritt}} \exists u_1: [t_0 + \alpha_{j-1} - (\alpha_j - \alpha_{j-1}), t_0 + \alpha_{j-1} + (\alpha_j - \alpha_{j-1})]$
Lösung $u_1(t)$ des neuen Intervalls existiert:
= $t_0 - \alpha_j$

mit $u_1(t) = x_{j-1}(t_0 + \alpha_{j-1}) + \int_{t_0 + \alpha_{j-1}}^t f(u_1(s), s) ds$.

Und auf dieses nach links:

$(t_0 - \alpha_{j-1}, x_{j-1}(t_0 - \alpha_{j-1})) \xrightarrow{2. \text{ Schritt}} \exists u_2: [t_0 - \alpha_{j-1} - (\alpha_j - \alpha_{j-1}), t_0 - \alpha_{j-1} + (\alpha_j - \alpha_{j-1})]$
Lösung $u_2(t)$ des neuen Intervalls existiert:
= $t_0 - \alpha_j$

mit $u_2(t) = x_{j-1}(t_0 - \alpha_{j-1}) + \int_{t_0 - \alpha_{j-1}}^t f(u_2(s), s) ds$.

Definiere $x_j: [t_0 - \alpha_j, t_0 + \alpha_j] \rightarrow \mathbb{R}^r$ durch

$$x_j(t) := \begin{cases} x_{j-1}(t), & \text{falls } t \in [t_0 - \alpha_{j-1}, t_0 + \alpha_{j-1}], \dots \text{ursprüngliches Intervall} \\ u_1(t), & \text{falls } t \in (t_0 + \alpha_{j-1}, t_0 + \alpha_j], \dots \text{Erweiterung des Intervalls nach rechts bis } \alpha_j \\ u_2(t), & \text{falls } t \in [t_0 - \alpha_j, t_0 - \alpha_{j-1}) \dots \text{nach links bis } \alpha_{j-1} \end{cases}$$

$x_0 + \int_{t_0}^t f(x_j(s), s) ds$: zz. das = x_j , bzw. x_j ist Lösung der Integralgleichung für das ganze erweiterte Intervall

Beachte:
Grenzen vom Integral zeigen an, in welchem Intervall s ist
 \Rightarrow davon hängt $x_j(s) = \dots$ ab!

1. Fall: $t \in [t_0 - \alpha_{j-1}, t_0 + \alpha_{j-1}]$: $x_0 + \int_{t_0}^t f(x_j(s), s) ds = x_{j-1}(t) = x_j(t)$.
siehe IV

2. Fall: $t \in (t_0 + \alpha_{j-1}, t_0 + \alpha_j]$: $x_0 + \int_{t_0}^t f(x_j(s), s) ds = x_0 + \int_{t_0}^{t_0 + \alpha_{j-1}} f(x_{j-1}(s), s) ds + \int_{t_0 + \alpha_{j-1}}^t f(x_j(s), s) ds = x_{j-1}(t_0 + \alpha_{j-1}) + \int_{t_0 + \alpha_{j-1}}^t f(u_1(s), s) ds = u_1(t) = x_j(t)$
siehe Def $x_j(t) = t_0 + \alpha_{j-1}$
siehe IV

ähnlich wie 2. Fall:

3. Fall: $t \in [t_0 - \alpha_j, t_0 - \alpha_{j-1})$: $x_0 + \int_{t_0}^t f(x_j(s), s) ds = x_0 + \int_{t_0}^{t_0 - \alpha_{j-1}} f(x_{j-1}(s), s) ds + \int_{t_0 - \alpha_{j-1}}^t f(x_j(s), s) ds = x_{j-1}(t_0 - \alpha_{j-1}) + \int_{t_0 - \alpha_{j-1}}^t f(u_2(s), s) ds = u_2(t) = x_j(t)$
siehe IV
führt auf

2. Behauptung zeigen:

$$|x_j(t) - x_0| = \left| \int_{t_0}^t f(x_j(s), s) ds \right| \leq \int_{t_0}^t |f(x_j(s), s)| ds \leq M|t - t_0| \quad \square$$

$\Rightarrow \int_{t_0}^t f(x_j(s), s) ds + x_0$ (gerade gerigt) $\leq M$ (so haben wir M definiert, siehe Voraussetzung) \Rightarrow Integral an der VC

4. Schritt: Existenz & Eindeutigkeit der Lösung der Differentialgleichung zeigen:

Existenz: Wegen des 3. Schrittes $\exists x (=x_f): [t_0-\alpha, t_0+\alpha] \rightarrow \mathbb{R}^r$ mit $x(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(x(s), s) ds$.

(Lösung der Int.gl. \rightarrow Lösung der Diff.gl.)
 $\Rightarrow x$ stetig und $\dot{x}(t) = f(x(t), t) \quad \forall t \in (t_0-\alpha, t_0+\alpha)$

indirekt: **Eindeutigkeit:** Angenommen $x, y: [t_0-\alpha, t_0+\alpha] \rightarrow \mathbb{R}^r$ stetig, $\dot{x}(t) = f(x(t), t)$,
 $\dot{y}(t) = f(y(t), t) \quad \forall t \in (t_0-\alpha, t_0+\alpha)$, $x(t_0) = x_0, y(t_0) = x_0$ und $x \neq y$.

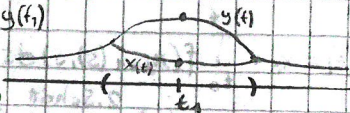
x, y sind an mind. 1 Stelle verschieden.
 Daher $\exists t: x(t) \neq y(t)$. Es kann $t < t_0$ oder $t > t_0$ gelten. O.B.d.A können wir $t > t_0$ annehmen.

$t_1 := \inf \{t \in (t_0, t_0+\alpha]: x(t) \neq y(t)\}$ $t_1 =$ Infimum der Punkte, wo sich x und y unterscheiden
 $\neq \emptyset$, nach unten beschränkt untere Grenze

Behauptung: $x(t_1) = y(t_1)$

Beweis der Behauptung (wieder indirekt): Angenommen $x(t_1) \neq y(t_1)$.

Setze $\epsilon := \frac{1}{2} |x(t_1) - y(t_1)| > 0$. weil $x(t_1) \neq y(t_1)$



x und y sind in einer Umgebung um t_1 verschieden

x, y stetig $\Rightarrow \exists \delta > 0$ mit: $\forall t \in (t_1-\delta, t_1+\delta): |x(t) - x(t_1)| < \epsilon$ und $|y(t) - y(t_1)| < \epsilon$.
weil Lösung einer Differentialgleichung (siehe Existenz)
Zeile nach „Eindeutigkeit“

1. Fall: $t_1 = t_0 \Rightarrow x(t_1) = x(t_0) = x_0 = y(t_0) = y(t_1)$ Widerspruch!

2. Fall: $t_1 > t_0$: Wähle t so, dass $\max\{t_0, t_1-\delta\} < t < t_1$.

kleiner geht nicht, weil ja $t > t_0$

$|t - t_1| < \delta$ und $x(t) = y(t) \Rightarrow 2\epsilon = |x(t_1) - y(t_1)| \leq \underbrace{|x(t_1) - x(t)|}_{< \epsilon} + \underbrace{|x(t) - y(t)|}_{= y(t) < \epsilon} < 2\epsilon$

Dreiecksungleichung
Def $\epsilon :=$ oben
weil $t < t_1$ ($t_1 =$ das Infimum der Punkte, wo sich x und y unterscheiden)

Widerspruch!

Somit ist $x(t_1) = y(t_1)$.
 d.h. am Infimum der Punkte, wo sich x und y unterscheiden, ist $x = y$

Insbesondere: $t_1 < t_0 + \alpha$ sonst gäbe es in $(t_0, t_0 + \alpha]$ keine Punkte mehr, wo $x(t) \neq y(t)$, (siehe $t_1 :=$)

Setze $x_1 := x(t_1) (=y(t_1))$ und setze $\beta := \min\{\frac{1}{2L}, \alpha - |t_1 - t_0|\} > 0$ weil $\frac{1}{2L} > 0$ und $|t_1 - t_0| > 0$
weil $L > 0$

Nach dem 2. Schritt $\exists!$ $u: [t_1-\beta, t_1+\beta] \rightarrow \mathbb{R}^r$ mit $u(t) = x_1 + \int_{t_1}^t f(u(s), s) ds$.
wichtig: genau ein!

x, y sind Lösungen der Integralgleichung (weil sie Lösungen der Differentialgleichung sind)

$\Rightarrow \forall t \in [t_1-\beta, t_1+\beta]: x(t) = y(t)$

Nachdem $t_1 = \inf \{t \in (t_0, t_0+\alpha): x(t) \neq y(t)\}$ ist, $\exists t \in [t_1-\beta, t_1+\beta]: x(t) \neq y(t)$.
(esig $\in (t_1, t_1+\beta)$)
sonst wäre t_1 ja nicht die größte untere Grenze

Widerspruch! Können nicht überall gleich sein (oben) und sich irgendwo unterscheiden (!).

Somit ist die Lösung eindeutig.



Beispiel:

$$\dot{x} = \sqrt[3]{x}, x(0) = 0.$$

$$x(t) = 0 \text{ und } x(t) = t^3$$

sind Lösungen \Rightarrow keine eindeutige Lösung $\Rightarrow \sqrt[3]{x}$ ist nicht Lipschitz-stetig

Existenzsatz kann nicht angewandt werden, weil \dot{x} zwar stetig ist, aber nicht stetig differenzierbar, weil die Ableitung $\frac{1}{3}x^{-\frac{2}{3}}$ bei 0 nicht stetig ist. ODER links gerätig!

Existenzsatz von PEANO:

Satz: f ist stetig. Dann gibt es lokal (mit selben α wie im Existenz- und

Eindeutigkeitssatz) eine Lösung von $\dot{x}(t) = f(x(t), t)$.

(Muss aber nicht mehr eindeutig sein.)

(Es gilt: $|x(t) - x_0| \leq M|t - t_0|$.)

Beweisidee:

Approximationssatz von STONE-WEIERSTRASS

$\Rightarrow \exists (f_n)$ von Lipschitz-stetiger Funktion mit $\|f_n - f\|_\infty \rightarrow 0$.

$\exists x_n$ Lösung der Differentialgleichung und Integralgleichung für f_n .

$$C := \{x_n : n \in \mathbb{N}\}$$

C abgeschlossen, wir zeigen C ist beschränkt und gleichgradig stetig

Arzelà-Ascoli

$\Rightarrow C$ kompakt $\Rightarrow C$ folgenkompakt $\Rightarrow \exists$ Teilfolge (x_{n_k}) mit $x_{n_k} \rightarrow x \in C$

Man zeigt x ist Lösung der Integralgleichung für f .

Lösung Intgl. für $f_{n_k} \rightarrow f$

$$\Rightarrow \dot{x}(t) = f(x(t), t).$$

□

7.) Lösungsmethoden

1: Trennung der Variable

Man formt die Differentialgleichung auf $f_1(x) \dot{x} = f_2(t)$ um.

Man berechnet $F_1(x)$, $F_2(t)$, so, dass $F_1' = f_1$, $F_2' = f_2$.

Dann erhält man dadurch: $F_1(x(t)) = F_2(t) + c$ eine Lösung.

Beweis:

$$f_2(t) = (F_2(t) + c)' = (F_1(x(t)))' \stackrel{\text{Kettenregel}}{=} \underbrace{F_1'}_{=f_1}(x(t)) \dot{x}(t) = f_1(x(t)) \dot{x}(t) \quad \square$$

Beispiel:

$$\dot{x} = 8t^3 e^x, \quad x(0) = \log 3$$

↳ Gibt es eine Lösung? Verwende Existenz- und Eindeutigkeitsatz!
Funktion ist stetig und lokal Lipschitz-stetig (stetig differenzierbar) \rightarrow gibt eine Lösung

$$e^{-x} \dot{x} = 8t^3, \quad \int e^{-x} dx = -e^{-x}, \quad \int 8t^3 dt = 2t^4$$

$$-e^{-x} = 2t^4 + \tilde{c} \Leftrightarrow e^{-x} = -2t^4 + c \Leftrightarrow -x = \log(c - 2t^4) \Leftrightarrow \underbrace{x(t) = -\log(c - 2t^4)}_{\text{allgemeine Lösung}}$$

$$\log 3 = x(0) = -\log c \Leftrightarrow \log c = -\log 3 = \log \frac{1}{3} \Leftrightarrow c = \frac{1}{3}, \text{ also } \underline{x(t) = -\log\left(\frac{1}{3} - 2t^4\right)}$$

formal (unexakt): $\dot{x} = \frac{dx}{dt}$

$$e^{-x} dx = 8t^3 dt, \quad \int e^{-x} dx = \int 8t^3 dt$$

$8t^3 e^x$ ist $C^1 \Rightarrow$ stetig und lokal Lipschitz-stetig in x

$$a = 1, \quad b = \frac{1}{2}, \quad M = 100$$

$$\text{auf } [-1, 1] \times \left[\underbrace{\log 3 - \frac{1}{2}}_{\geq \frac{1}{2}}, \underbrace{\log 3 + \frac{1}{2}}_{\leq 2} \right]$$

$$|8t^3 e^x| \leq \underbrace{8}_{\leq 9} \underbrace{e^2}_{\leq 72} \leq 100$$

$$\alpha := \min \left\{ \underbrace{a}_1, \underbrace{\frac{b}{M}}_{\frac{1}{200}} \right\} = \frac{1}{200} \quad (= 0,005)$$

Wir erhalten also eine eindeutige Lösung auf $\left[-\frac{1}{200}, \frac{1}{200}\right]$.

Wo ist $-\log\left(\frac{1}{3} - 2t^4\right)$ wirklich eine Lösung?

$$\frac{1}{3} - 2t^4 = 0 \Leftrightarrow t = \sqrt[4]{\frac{1}{6}}, \text{ d.h. wir haben eine eindeutige Lösung auf } \left(-\sqrt[4]{\frac{1}{6}}, \sqrt[4]{\frac{1}{6}}\right)$$

weil wir nicht den Logarithmus von 0 oder von negativen Zahlen berechnen können

$$\approx 0,63894310425$$

Beispiel:

$$\dot{x} = \frac{x \cos t}{1+x^2}, \quad x(0)=1$$

$$\Leftrightarrow \left(\frac{1}{x} + x\right) \dot{x} = \cos t$$

$$\log x + \frac{x^2}{2} = \sin t + \tilde{c} \Leftrightarrow \log x^2 + x^2 = 2 \sin t + c$$

$$x(0)=1 \Rightarrow 1 = c \Rightarrow \log x(t)^2 + x(t)^2 = 2 \sin t + 1$$

... Lösung in IMPLIZITER FORM
EXPLIZITE FORM wäre kompliziert
zu berechnen, daher lassen wir es
implizit stehen und formen nicht um

2: Exakte Differenzialgleichung

Im Allgemeinen haben wir eine Differenzialgleichung der Form $f_1(x,t) \dot{x} + f_2(x,t) = 0$.

So eine Differenzialgleichung heißt exakt, falls es eine Stammfunktion $F(x,t)$

gibt, d.h. $dF = \left(\frac{\partial F}{\partial x} \frac{\partial F}{\partial t}\right) = (f_1 \ f_2)$ (Zuerst Stammfunktion berechnen und aufschreiben
dann erst die Lösung!)

Man erhält dann durch $F(x(t), t) = c$. (= Lösung)

Beweis:

mehrdimensionale Kettenregel

$$0 = \dot{c} = (F(x(t), t))' \stackrel{!}{=} \underbrace{dF}_{(x(t), t)} \cdot \begin{pmatrix} \dot{x}(t) \\ 1 \end{pmatrix} = f_1(x(t), t) \dot{x}(t) + f_2(x(t), t). \quad \square$$
$$= \left(\underbrace{\frac{\partial F}{\partial x}}_{=f_1} \quad \underbrace{\frac{\partial F}{\partial t}}_{=f_2}\right)$$

formale Schreibweise: $f_1(x,t) dx + f_2(x,t) dt = 0$

Man nennt $\frac{\partial F}{\partial x}(x,t) dx + \frac{\partial F}{\partial t}(x,t) dt$ das exakte Differenzial von $F(x,t)$.

Wie bekommt man F ?

1. Methode: Fixiere (x_0, t_0) . Für (x,t) bestimme Kurve $c(s)$, $0 \leq s \leq 1$ mit

$$c(0) = (x_0, t_0), \quad c(1) = (x, t). \quad \text{Berechne } F(x,t) := \int_0^1 \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \end{pmatrix}$$

$$\left(= \int_0^1 \left\langle \begin{pmatrix} f_1(c(s)) \\ f_2(c(s)) \end{pmatrix}, \dot{c}(s) \right\rangle ds \right)$$

2. Methode: Man integriert $f_1(x,t)$ nach x ($f_2(x,t)$ nach t).

$$\text{Man erhält } \tilde{F}(x,t) + c(t) \quad (\tilde{F}(x,t) + c(x)).$$

Leite das nach $t(x)$ ab und setze es $= f_2 (= f_1)$.

$$f_2(x,t) = \frac{\partial \tilde{F}}{\partial t}(x,t) + \dot{c}(t) \quad \left(f_1(x,t) = \frac{\partial \tilde{F}}{\partial x}(x,t) + c'(x) \right).$$

$$\text{Erhalte } F(x,t) = \tilde{F}(x,t) + c(t) \quad (\tilde{F}(x,t) + c(x)).$$

Beispiel:

$$x \dot{x} = -t \Leftrightarrow x \dot{x} + t = 0$$

$$F = \int x dx = \frac{x^2}{2} + c(t), \quad t = \frac{\partial F}{\partial t} = \dot{c}(t) \Leftrightarrow c(t) = \int t dt = \frac{t^2}{2}$$

$$F(x, t) = \frac{x^2}{2} + \frac{t^2}{2}$$

$$\frac{x(t)^2}{2} + \frac{t^2}{2} = \tilde{c} \Leftrightarrow x(t)^2 + t^2 = c \quad (x(t) = \sqrt{c - t^2})$$

Wie sieht man, ob eine Differentialgleichung exakt ist?

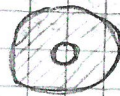
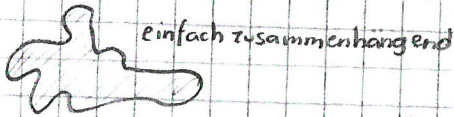
Angenommen f_1, f_2, C^1 ^{stetig diff.} Falls $\exists F$, dann ist $F \in C^2$.

$$\begin{aligned} \text{Satz vom Schwarz: } \frac{\partial F^2}{\partial x \partial t} &= \frac{\partial F^2}{\partial t \partial x} \\ &= \frac{\partial}{\partial x} \left(\frac{\partial F}{\partial t} \right) = \frac{\partial}{\partial t} \left(\frac{\partial F}{\partial x} \right) \\ &= f_2 = f_1 \end{aligned}$$

Differentialgleichung exakt \Rightarrow Integrabilitätsbedingung (IB) $\frac{\partial f_2}{\partial x} = \frac{\partial f_1}{\partial t}$

Im Allgemeinen: IB \nRightarrow Differentialgleichung exakt

Falls G einfach zusammenhängend ist (es hat keine Löcher), dann gilt: IB \Rightarrow Diffgl. exakt.



nicht einfach zusammenhängend

3: Integrierender Faktor

Man versucht $f_1(x, t) \dot{x} + f_2(x, t) = 0$ mit einer Funktion $g(x, t)$ zu multiplizieren, sodass die Differentialgleichung exakt wird.

$$f_1 g \dot{x} + f_2 g = 0.$$

$$\text{IB: } \frac{\partial}{\partial t} (f_1 g) = \frac{\partial}{\partial x} (f_2 g) = g \frac{\partial f_2}{\partial x} + f_2 \frac{\partial g}{\partial x}$$

$$g \cdot \frac{\partial f_1}{\partial t} + f_1 \frac{\partial g}{\partial t} \quad \text{partielle Differentialgleichung für } g$$

Es geht gut, falls es einen integrierenden Faktor g gibt, der nicht von t oder nicht von x abhängt.

Beispiel:

$\dot{x} = -\frac{x}{3t-4x}$. Suche integrierenden Faktor F , der nicht von t abhängt.

$$(3t-4x) \dot{x} + x = 0.$$

Suche $g(x)$, sodass $g(\dots)$ exakt wird,

$$g(x) (3t-4x) \dot{x} + g(x) x = 0$$

$$g(x) \cdot 3 = \frac{\partial}{\partial t} (g(x) (3t-4x)) = \frac{\partial}{\partial x} (g(x) x) = g'(x)x + g(x)$$

$$\Leftrightarrow g' \cdot x = 2g \Leftrightarrow \frac{g'}{g} = \frac{2}{x}$$

$$\log g = 2 \log x \Leftrightarrow g(x) = e^{2 \log x} = \underbrace{(e^{\log x})^2}_{=x^2} = x^2$$

$$\rightarrow (3t-4x) \dot{x} + x = 0, \quad g(x) = x^2$$

$$(3tx^2 - 4x^3) \dot{x} + x^3 = 0$$

$$F = \int (3tx^2 - 4x^3) dx = tx^3 - x^4 + c(t)$$

$$x^3 = \frac{\partial F}{\partial t} = x^3 + \dot{c}(t) \Rightarrow \dot{c}(t) = 0 \Rightarrow c(t) = 0$$

$$F(x,t) = tx^3 - x^4$$

$$\text{Lösung: } tx(t)^3 - x(t)^4 = C$$

4: Lineare Differenzialgleichung

homogenes System lösen, inhomogenes System lösen

$$\dot{x} = A(t)x + f(t) \quad \dots \text{Normalerweise stets } A(t), f(t) \text{ stetig.}$$

$h(x,t) = A(t)x + f(t)$ ist Lipschitz-stetig in x , da $|h(x,t) - h(y,t)| \leq \|A(t)\| |x-y|$

$\leq C$ weil stetig
→ hat Maximum

$r \dots$ Dimension, $n \dots$ Ordnung der Differenzialgleichung

Zahl, nicht Matrix

• $r=1, n=1$: homogenes System: $\dot{x} = a(t)x$... mit Trennung der Variable

inhomogenes System: Variation der Konstante

$$\text{homogen: } x(t) = ce^{...} \quad \text{Ansatz: } x(t) = c(t)e^{...}$$

Beispiel:

$$\dot{x} = 2tx + e^{t^2}$$

$$\text{homogen: } \dot{x} = 2tx \Leftrightarrow \frac{\dot{x}}{x} = 2t, \quad \int \frac{1}{x} dx = \log x, \quad \int 2t dt = t^2$$

(Trennung der Variable)

$$\log x = t^2 + \tilde{c} \Leftrightarrow x(t) = e^{t^2} \underbrace{e^{\tilde{c}}}_c = ce^{t^2}$$

inhomogen:

(Variation der Konstante)

$$x(t) = c(t) e^{t^2} \quad \text{Ableiten}$$

$$2tx + e^{t^2} = \dot{x} = \dot{c}(t) e^{t^2} + c(t) e^{t^2} 2t$$

$$\Rightarrow \underbrace{\dot{c}(t)}_{\text{Angabe}} = 1 \Rightarrow c(t) = \int 1 dt = t \Rightarrow x(t) = c(t) e^{t^2} = te^{t^2}$$

$$\text{Lösung: } x(t) = te^{t^2} + ce^{t^2}$$

• $r > 1, n = 1$: Es gibt keine allgemeine Lösungsmethode.

Proposition: Für $\dot{x} = A(t)x$ ist der Lösungsraum r -dimensional.

Beweis:

j -ter Einheitsvektor:
überall 0, in der j -ten
Komponente 1

Für $j \in \{1, \dots, r\}$ sei $x_{(j)}(t)$ Lösung von $\dot{x} = A(t)x, x(t_0) = e_j = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$. $B := \{x_{(1)}, \dots, x_{(r)}\}$.

l.u. $0 = \sum_{j=1}^r \lambda_j x_{(j)} \Rightarrow 0 = \sum_{j=1}^r \lambda_j \underbrace{x_{(j)}(t_0)}_{= e_j} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_r \end{pmatrix}$

$\Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_r = 0$

Deshalb ist B l.u..

Erzeugendensystem: Sei x eine Lösung von $\dot{x} = A(t)x$.

$x(t_0) = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_r \end{pmatrix}$. Setze $y := \sum_{j=1}^r \lambda_j x_{(j)}$. $y(t_0) = 0$. $\dot{y} = \underbrace{\dot{x}}_{= A(t)x} - \sum_{j=1}^r \lambda_j \underbrace{\dot{x}_{(j)}}_{= A(t)x_{(j)}} = A(t) \left(x - \underbrace{\sum_{j=1}^r \lambda_j x_{(j)}}_{= y} \right)$
 $\dot{0} = A(t)0$

Wegen der Eindeutigkeit muss $0 = y = x - \sum_{j=1}^r \lambda_j x_{(j)} \Rightarrow x = \sum_{j=1}^r \lambda_j x_{(j)}$.

Somit ist B ein Erzeugendensystem, also eine Basis. □

Inhomogenes System kann man mit Variation der Konstante lösen.

Wenn wir r Lösungen $x_{(1)}, \dots, x_{(r)}$ haben, wie können wir feststellen, dass wir eine Basis haben?

Proposition: Es sind äquivalent:

(1) $\{x_{(1)}, \dots, x_{(r)}\}$ ist Basis der Lösungen von $\dot{x} = A(t)x$.

(2) $\forall t: \det(x_{(1)}(t) \ x_{(2)}(t) \ \dots \ x_{(r)}(t)) \neq 0$.

(3) $\exists t: \det(x_{(1)}(t) \ x_{(2)}(t) \ \dots \ x_{(r)}(t)) \neq 0$.

Beweis:

(1) \Rightarrow (3): ✓

(3) \Rightarrow (2): (Indirekter Beweis) Angenommen $\exists t$ mit $\det(x_{(1)}(t) \ \dots \ x_{(r)}(t)) = 0$

$\Rightarrow 0 = \sum_{j=1}^r \lambda_j x_{(j)}(t)$, wobei nicht alle $\lambda_j = 0$

Setze $y := \sum_{j=1}^r \lambda_j x_{(j)} \Rightarrow \dot{y} = A(t)y, y(t) = 0$

Wegen der Eindeutigkeit der Lösung ist $y = 0$

$\Rightarrow \forall s: \sum_{j=1}^r \lambda_j x_{(j)}(s) = 0$

$\Rightarrow \det(x_{(1)}(s) \ \dots \ x_{(r)}(s)) = 0$ Widerspruch!

(2) \Rightarrow (1): ✓ □

- $r=1, n>1$: Lösungsraum ist n -dimensional, inhomogen mit Variation der Konstante. $x_{(1)}, \dots, x_{(n)}$ Lösungen

Def: $W(t) := \det \begin{pmatrix} x_{(1)}(t) & x_{(2)}(t) & \dots & x_{(n)}(t) \\ \dot{x}_{(1)}(t) & \dot{x}_{(2)}(t) & \dots & \dot{x}_{(n)}(t) \\ \ddot{x}_{(1)}(t) & \ddot{x}_{(2)}(t) & \dots & \ddot{x}_{(n)}(t) \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ x_{(1)}^{(n-1)}(t) & x_{(2)}^{(n-1)}(t) & \dots & x_{(n)}^{(n-1)}(t) \end{pmatrix}$ heißt die WRONSKI-Determinante

Proposition: Es sind äquivalent:

- (1) $\{x_{(1)}, \dots, x_{(n)}\}$ ist Basis
- (2) $\forall t: W(t) \neq 0$.
- (3) $\exists t: W(t) \neq 0$.

5: Bernoulli'sche Differenzialgleichung

$$\dot{x} = a(t)x + b(t)x^\alpha \quad (\alpha \in \mathbb{R}, \alpha \neq 1)$$

Man setzt $u(t) := x(t)^{1-\alpha}$

Beispiel:

$$\dot{x} = -x + 6tx^3 \quad (\alpha=3) \quad \text{bei } \sqrt{x} \Rightarrow \alpha = \frac{1}{2} \text{ z.B.}$$

Setze $u := x^{-2} \Rightarrow x = \frac{1}{\sqrt{u}}$

$$\dot{u} = (x^{-2})' = -2x^{-3} \dot{x} = 2 \overset{=u}{x^{-2}} - 12t$$

$x(t)$, daher innere Ableitung $= -x + 6tx^3$
 $\dot{u} = 2u - 12t$

homogen: $\dot{u} = 2u \Rightarrow u = ce^{2t}$

inhomogen: Variation der Konstante: Setze $u(t) = c(t)e^{2t}$

$$2c(t)e^{2t} - 12t = \dot{u} = \overset{\text{partielle Integration}}{c'(t)e^{2t} + c(t)e^{2t}} \Rightarrow \dot{c}(t) = -12te^{-2t}$$

$$\Rightarrow c(t) = \int (-12te^{-2t}) dt = 6te^{-2t} - \int 6e^{-2t} dt = (6t+3)e^{-2t} \Rightarrow u(t) = 6t+3$$

$= (-\frac{1}{2}e^{-2t})$

$$\Rightarrow u(t) = 6t+3 + ce^{2t}$$

$$\Rightarrow x(t) = \frac{1}{\sqrt{6t+3+ce^{2t}}}$$

8.) Numerische Lösungsmethoden

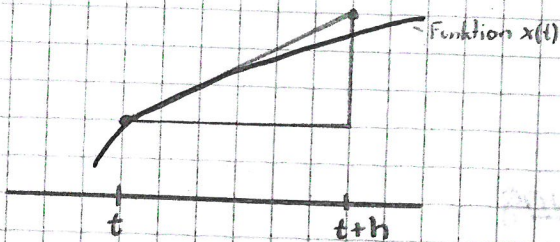
Euler-Verfahren:

Wir haben: $\dot{x} = f(x, t)$, $x(t_0) = x_0$. Wir wollen $x(t_1)$ bestimmen.



$$h := \frac{t_1 - t_0}{n} \dots \text{Schrittweite}$$

Wir bestimmen $x(t+h)$ aus $x(t)$:



$$x(t+h) \approx x(t) + h \underbrace{\dot{x}(t)}_{= f(x(t), t)}$$

Euler Verfahren: $x(t+h) \approx x(t) + h \cdot f(x(t), t)$

Fehler: $\leq C \cdot h$ ($= C_1 \frac{1}{n}$)

Beispiel:

$\dot{x} = x$, $x(0) = 1$. Wir wollen $x(1)$ bestimmen.

(Siehe Einleitung: Lösung: $x(t) = ce^t \Rightarrow$ weil $x(0) = 1 = c$, $x(t) = e^t \Rightarrow x(1) = e \approx 2,7182818284$)

Euler-Verfahren: $n=1$: $x(1) \approx \underbrace{x(0)}_{=1} + 1 \cdot \underbrace{f(x(0), 0)}_{=1} = 2$

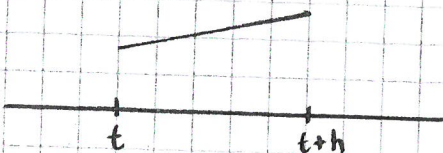
$f(x, t) = x$

$n=100$: Fehler $\leq 1,4 \cdot 10^{-2}$

$n=1000$: Fehler $\leq 1,4 \cdot 10^{-3}$ d.h. nach 10 Schritten ca. 1 Stelle mehr

→ Problem: konvergiert langsam, daher anderes Verfahren:

HEUN - Verfahren:



$$k_1 := f(x(t), t)$$

$$k_2 := f(x(t) + hk_1, t+h)$$

(h ist wie oben $\frac{t_1 - t_0}{n}$)

$$x(t+h) \approx x(t) + \frac{h}{2} (k_1 + k_2)$$

$$\| \text{Fehler} \leq Ch^2 \left(C \frac{1}{n^2} \right)$$

Beispiel:

$$n=1: \quad k_1 = \underbrace{f(x(0), 0)}_{=1} = 1, \quad k_2 = \underbrace{f\left(\underbrace{x(0) + \underbrace{h \cdot k_1}_{=1}}_{=1}, \underbrace{0 + h}_{=1}\right)}_{=2}$$

$$x(1) \approx 1 + \frac{1}{2}(1+2) = \frac{5}{2} = 2,5$$

$$n=10: \quad \text{Fehler} \leq 4,3 \cdot 10^{-3}$$

$$n=100: \quad \text{Fehler} \leq 4,5 \cdot 10^{-5}$$

$$n=1000: \quad \text{Fehler} \leq 4,6 \cdot 10^{-7}$$

→ nach 10 Schritten schon fast so gut wie das Euler-Verfahren nach 1000, aber noch weiter Verbesserung möglich:

RUNGE-KUTTA-Verfahren:

$$k_1 := f(x(t), t)$$

$$k_2 := f\left(x(t) + \frac{h}{2} k_1, t + \frac{h}{2}\right)$$

$$k_3 := f\left(x(t) + \frac{h}{2} k_2, t + \frac{h}{2}\right)$$

$$k_4 := f(x(t) + h k_3, t + h)$$

$$x(t+h) = x(t) + \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4) \quad \dots \text{die Werte in der Mitte starker gewichtet als die auen}$$

$$\text{Fehler} \leq Ch^4 \left(C \frac{1}{n^4} \right)$$

... immer andere Konstanten C!

⇒ Schritte ver-10-fachen fuhrt zu 4 Stellen dazu (bei Euler 1, bei Heun 2)

⇒ Runge-Kutta wurde man mit 3 Stellen erwarten, sind aber 4!

Beispiel:

$$n=1: \quad k_1 = f(x(0), 0) = 1 \quad (\text{siehe oben})$$

$$k_2 = f\left(\underbrace{x(0) + \frac{h}{2} k_1}_{= \frac{3}{2}}, \underbrace{0 + \frac{h}{2}}_{= \frac{1}{2}}\right) = \frac{3}{2}$$

$$k_3 = f\left(\underbrace{x(0) + \frac{h}{2} k_2}_{= 1 + \frac{1}{2} \cdot \frac{3}{2}}, \underbrace{0 + \frac{h}{2}}_{= \frac{1}{2}}\right) = \frac{7}{4}$$

$$k_4 = f\left(\underbrace{x(0) + h k_3}_{= 1 + 1 \cdot \frac{7}{4}}, \underbrace{0 + h}_{= 1}\right) = \frac{11}{4}$$

$$x(1) = x(0) + \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4) = 1 + \frac{1}{6} \left(1 + 3 + \frac{7}{2} + \frac{11}{4} \right) = \frac{65}{24} = 2,708\bar{3}$$

$$n=10: \quad \text{Fehler} \leq 2,1 \cdot 10^{-6}$$

$$n=100: \quad \text{Fehler} \leq 2,3 \cdot 10^{-10}$$

$$n=1000: \quad \text{Fehler} \leq 2,3 \cdot 10^{-14}$$

9. Qualitative Theorie autonomer Differenzialgleichungen

Eine Differenzialgleichung der Form $\dot{x} = f(x)$ heißt autonome

Differenzialgleichung. (also $f(x,t)$ hängt nicht von t ab, z.B. auch bei Kapitel 4.)

Def.: x_0 heißt Fixpunkt der Differenzialgleichung $\dot{x} = f(x)$, falls $f(x_0) = 0$.
(Fixpunkt einer Funktion \neq Fixpunkt einer Differenzialgleichung!)

Prop.: x_0 ist genau dann Fixpunkt, wenn $x(t) := x_0 \forall t$ eine Lösung ist.

Beweis:

$$\Rightarrow: x(t) = x_0, \dot{x}(t) = 0 = \underbrace{f(x_0)}_{=x(t)} = f(x(t))$$

$$\Leftarrow: \underbrace{f(x_0)}_{=x(t)} = f(x(t)) = \dot{x}(t) = 0 \quad \square$$

LYAPUNOV-Funktion:

Def.: $\dot{x} = f(x)$. Eine Funktion g heißt Lyapunov-Funktion für $\dot{x} = f(x)$, falls $dg(x) \cdot f(x) \leq 0 \forall x$.

g heißt strikte Lyapunov-Funktion, falls $dg(x) \cdot f(x) < 0 \forall x$, die kein Fixpunkt sind.

Die Lösungen von $\dot{x} = f(x)$ gehen in diejenige Richtung, in die g fällt.

Beweis:

$u(t) := g(x(t))$, wobei $x(t)$ Lösungen von $\dot{x} = f(x)$ ist.

$$\dot{u}(t) = \underbrace{(g(x(t)))'}_{\text{mehrdimensionale Kettenregel}} = dg_{x(t)} \cdot \underbrace{\dot{x}(t)}_{\text{Mittelwertsatz}} \leq 0 \Rightarrow u \text{ ist monoton fallend. } \square$$

Beispiel:

$$\dot{x} = \begin{pmatrix} -x_1 - x_1 x_2^2 \\ -x_2^7 - x_1^6 x_2^3 \end{pmatrix}, 0 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ ist Fixpunkt. } g(x) = x_1^2 + x_2^2.$$

g ist Lyapunov-Funktion, weil $dg(x) \cdot f(x) = (2x_1 \ 2x_2) \cdot \begin{pmatrix} -x_1 - x_1 x_2^2 \\ -x_2^7 - x_1^6 x_2^3 \end{pmatrix} =$

$$= -\underbrace{2x_1^2}_{\geq 0} - \underbrace{2x_1^2 x_2^2}_{\geq 0} - \underbrace{2x_2^8}_{\geq 0} - \underbrace{2x_1^6 x_2^4}_{\geq 0} \leq 0 \quad (\text{sogar } < 0, \text{ falls } x \neq 0)$$

also g ist sogar strikte Lyapunov-Funktion

Somit $\forall x_1$: Die Lösung $x(t)$ mit $x(0) = x_1$ erfüllt $\lim_{t \rightarrow +\infty} x(t) = 0$.

Satz von HARTMAN-GROBMAN:

„Satz“: Sei x_0 Fixpunkt von $\dot{x} = f(x)$. Falls $df(x_0)$ keinen Eigenwert mit Realteil 0 hat, dann verhalten sich die Lösungen von $\dot{x} = f(x)$ in der Nähe von x_0 so wie die Lösungen von $\dot{y} = df(x_0) \cdot y$ in der Nähe von 0.

- Angenommen $\exists s$ Eigenwerte (mit Vielfachheit) mit negativem Realteil und $u (= r-s)$ Eigenwerte (mit Vielfachheit) mit positivem Realteil.

Dann ist $\dim E_s = s$, $\dim E_u = u$.
 \nwarrow stabiler Raum \swarrow instabiler Raum

- $\dim E_u = 0$: x_0 ATTRAKTOR (stabiler Fixpunkt)

$\dim E_s = 0$: x_0 REPELLOR (instabiler Fixpunkt)

sonst: x_0 SATTELPUNKT

Beispiel:

$$\dot{x}_1 = -7x_1 + 14, \quad \dot{x}_2 = x_1^2 - 2x_2 + 6.$$

Fixpunkte: $-7x_1 + 14 = 0 \Rightarrow x_1 = 2$
 $x_1^2 - 2x_2 + 6 = 0 \Rightarrow 4 - 2x_2 + 6 = 0 \Rightarrow x_2 = 5$

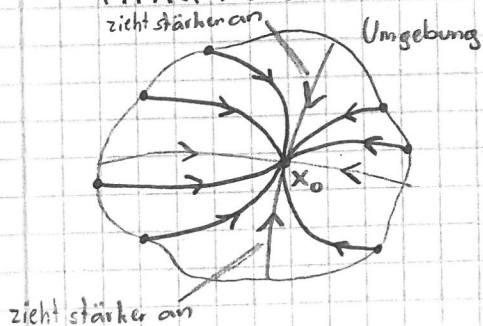
$x_0 = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}$ einziger Fixpunkt.

Verhalten in der Nähe: $df(x_1) = \begin{pmatrix} -7 & 0 \\ 2x_1 & -2 \end{pmatrix}, \quad df(x_0) = \begin{pmatrix} -7 & 0 \\ 4 & -2 \end{pmatrix}$

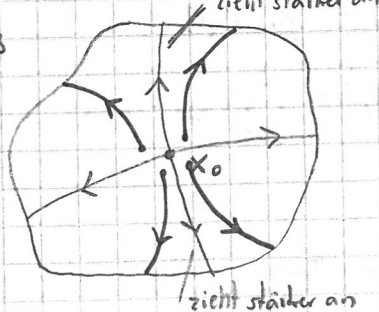
Eigenwerte: $-2, -7$

$\Rightarrow \dim E_s = 2, \dim E_u = 0$ x_0 Attraktor

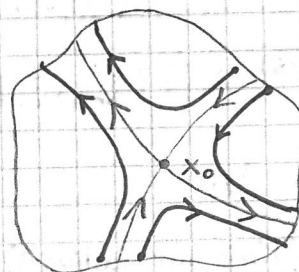
ATTRAKTOR:



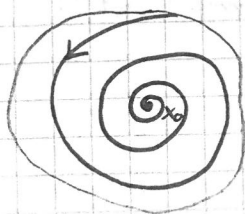
REPELLOR:



SATTELPUNKT:



Alternative zum Attraktor:



II. FOURIERREIHEN

$f: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}$, periodisch fortgesetzt, also $f(x+1) = f(x)$

$$f = \underbrace{a_0 + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(2\pi n x) + \sum_{n=1}^{\infty} b_n \sin(2\pi n x)}_{\mathcal{F}f = \mathcal{F}(f)} = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n e^{2\pi i n x} \quad \text{Fourierreihe}$$

1. Das Lebesgue-Integral

$X \neq \emptyset$, $X = \mathbb{R}^r$, $f: X \rightarrow \mathbb{C}$, $f \leq g$ ist gemeint $f, g: X \rightarrow \mathbb{R}$

Def: Eine Familie \mathcal{A} von Teilmengen von X heißt σ -Algebra, falls:

(1) $\emptyset \in \mathcal{A}$

(2) $A \in \mathcal{A} \Rightarrow X \setminus A \in \mathcal{A}$

(3) $(A_n)_{n \in \mathbb{N}} \Rightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A} \quad (\Rightarrow \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A}, X \in \mathcal{A})$

Def: Auf \mathbb{R}^r sei \mathcal{B} die kleinste σ -Algebra, die alle Mengen der Form $[a, b) (= [(\begin{smallmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_r \end{smallmatrix}), (\begin{smallmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_r \end{smallmatrix})]) := \{x = (\begin{smallmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \end{smallmatrix}) \in \mathbb{R}^r : a_1 \leq x_1 < b_1, \dots, a_r \leq x_r < b_r\}$ enthält.

Man nennt \mathcal{B} die σ -Algebra der Borelmengen und $B \in \mathcal{B}$ heißt Borelmenge.

Def: Eine Funktion $\lambda: \mathcal{B} (= \mathcal{B}_r) \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ heißt Lebesguemaß auf \mathbb{R}^r , falls:

(1) $\lambda(\emptyset) = 0$

(2) Falls $(B_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathcal{B}$ paarweise disjunkt ($B_{n_1} \cap B_{n_2} = \emptyset \quad \forall n_1 \neq n_2$)
 $\Rightarrow \lambda(\bigcup_{n=1}^{\infty} B_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \lambda(B_n)$

(3) $\lambda([\begin{smallmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_r \end{smallmatrix}), \begin{smallmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_r \end{smallmatrix})) = \prod_{j=1}^r (b_j - a_j)$

Genauer λ_r :

λ_1 (Kreis mit Radius 5) = 25π

λ_2 $\lambda(\mathbb{Q}) = 0$ von abzählbaren Mengen ist das Lebesguemaß stets 0.

$\lambda(\mathbb{R}) = +\infty$

Wie rechnet man mit $+\infty$?

$$\alpha + (+\infty) = +\infty$$

$$\alpha > 0 \Rightarrow \alpha \cdot (+\infty) = +\infty$$

$$\underline{0 \cdot (+\infty) = 0!}$$

Borelmenge mit Lebesguemaß 0 heißt Nullmenge

Def: Man sagt $f=g$ fast überall, falls $\exists N \in \mathcal{B}$ mit $\lambda(N)=0$ sodass

$$f(x)=g(x) \quad \forall x \in \mathbb{R}^r \setminus N.$$

$$[f] := \{g: \mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{C} \text{ mit } g=f \text{ fast überall}\}$$

Def: Man sagt $f_n \rightarrow f$ fast überall, falls $\exists N \in \mathcal{B}$ mit $\lambda(N)=0$ sodass

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = f(x) \quad \forall x \in \mathbb{R}^r \setminus N.$$

" f_n konvergiert zu f "

Lebesgue-Integral:

Zunächst: f nimmt nur endlich viele Werte an, also $\exists \alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{C}(\mathbb{R})$,

$\exists A_1, \dots, A_k \in \mathcal{B}$, sodass $f = \sum_{j=1}^k \alpha_j \mathbb{1}_{A_j}$. charakteristische Funktion der Menge: ist 1, wenn man in der Menge ist, sonst 0.

Definiere $\int f d\lambda := \sum_{j=1}^k \alpha_j \lambda(A_j)$. (zunächst $+\infty$ als Ergebnis zugelassen)

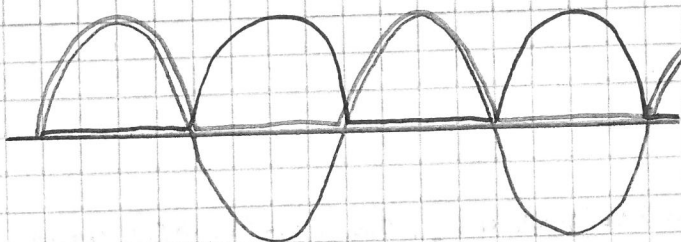
$f \geq 0 \Rightarrow \exists f_n$ monoton steigend, $f_n \geq 0$, $f_n \rightarrow f$ punktweise.

Definiere $\int f := \lim_{n \rightarrow \infty} \int f_n (= \sup \int f_n)$ ($+\infty$ zugelassen)

Man kann beweisen: Ist $g_n \geq 0$, monoton steigend und $g_n \rightarrow f$ punktweise

$$\Rightarrow \int g_n \rightarrow \int f$$

|| $f: \mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{R}$. Definiere $f^+ := \max\{f, 0\}$, $f^- := \max\{-f, 0\}$.



$$f^+ \geq 0, f^- \geq 0, f = f^+ - f^-, |f| = f^+ + f^-$$

$$f: \mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{C} \Rightarrow f = \underbrace{u}_{\mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{R}} + i \underbrace{v}_{\mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{R}} = (u^+ - u^-) + i(v^+ - v^-)$$

Def: $f: \mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{C}$ heißt Lebesgue-integrierbar, falls $\int u^+$, $\int u^-$, $\int v^+$ und $\int v^- \in \mathbb{R}$ und wir definieren dann das Lebesgue-Integral

$$\int f := (\int u^+ - \int u^-) + i(\int v^+ - \int v^-).$$

Wichtige Eigenschaften:

- Linearität: $\int (f + cg) = \int f + c \int g$
- Monotonie: $f \leq g \Rightarrow \int f \leq \int g$
- f Riemann integrierbar $\Rightarrow f$ Lebesgue-integrierbar und Lebesgue-Integral = Riemann-Integral

Wichtige Sätze:

Satz über monotone Konvergenz: ($+\infty$ ist zugelassen)

$(f_n) (\mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{R})$ monoton steigend, $f_n \rightarrow f$ fast überall $\Rightarrow \int f = \lim_{n \rightarrow \infty} \int f_n$.

Satz über dominierte Konvergenz:

Sei (f_n) eine Folge von Lebesgue-Integrierbaren Funktionen $\mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{C}$,

$g: \mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{C}$ Lebesgue-integrierbar und $f: \mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{C}$.

Es gelten $|f_n| \leq g$ f_n und $f_n \rightarrow f$ fast überall. Dann ist f Lebesgue-integrierbar und $\int f = \lim_{n \rightarrow \infty} \int f_n$.

$\lim_{n \rightarrow \infty} \inf f_n$ ist fast überall definiert
↳ Limes inferior

Satz: (Lemma von FATOU) ($+\infty$ ist zugelassen)

Sei (f_n) Folge von Funktionen: $f_n: \mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{R}$. Dann gilt $\int \liminf_{n \rightarrow \infty} f_n \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} \int f_n$.

Def: Man sagt $f \in L^2$, falls $\int |f|^2$ endlich ist,

$$f, g \in L^2: \langle f, g \rangle = \int f(x) \overline{g(x)},$$

$$\|f\|_2 := \sqrt{\int |f|^2}$$

Konvergenz in L^2 .

Satz: L^2 ist vollständig.

Satz: Falls $f_n \rightarrow f$ in L^2 (also bezüglich $\|\cdot\|_2$, d.h. $\|f_n - f\|_2 \rightarrow 0$), dann

\exists Teilfolge (f_{n_k}) von (f_n) , sodass $f_{n_k} \rightarrow f$ fast überall.

Satz: Sei $f \in L^2$. Dann gilt: $\forall \epsilon > 0 \exists g: \mathbb{R}^r \rightarrow \mathbb{C}$ stetig und $\|f - g\|_2 < \epsilon$.

2.) Fourierreihen

Def: Sei $f \in L^2$. Setze $a_0 = \int_0^1 f(x) dx$.

Für $n \in \mathbb{N}$ setze $a_n = 2 \int_0^1 f(x) \cos(2\pi n x) dx$ und $b_n = 2 \int_0^1 f(x) \sin(2\pi n x) dx$.

Falls $n \in \mathbb{Z}$ dann definiere $c_n = \int_0^1 f(x) e^{-2\pi i n x} dx$.

Dann nennt man $\mathcal{F}f := a_0 + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(2\pi n x) + \sum_{n=1}^{\infty} b_n \sin(2\pi n x) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n e^{2\pi i n x}$
reelle Fourierreihe komplexe

Für $n \in \mathbb{N}$ definieren wir $\mathcal{F}_n f := a_0 + \sum_{k=1}^n a_k \cos(2\pi k x) + \sum_{k=1}^n b_k \sin(2\pi k x) = \sum_{\substack{k=-n \\ k \neq 0}}^n c_k e^{2\pi i k x}$.

Def: Eine Reihe der Form $a_0 + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(2\pi n x) + \sum_{n=1}^{\infty} b_n \sin(2\pi n x)$, bzw. $\sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n e^{2\pi i n x}$

heißt Fourierreihe.

Prop: Sei $a_0 \in \mathbb{C}$, (a_n) , (b_n) Folgen in \mathbb{R} , bzw. $(c_n)_{n=-\infty}^{+\infty}$ eine „Folge“ in \mathbb{C} .

Falls $\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|^2$ und $\sum_{n=1}^{\infty} |b_n|^2$ konvergieren, bzw. $\sum_{n=-\infty}^{+\infty} |c_n|^2$ konvergiert, (genau)

dann konvergiert $a_0 + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(2\pi n x) + \sum_{n=1}^{\infty} b_n \sin(2\pi n x)$ in L^2 , bzw.

konvergiert $\sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n e^{2\pi i n x}$ in L^2 .

Prop: Sei $f \in L^2$. Dann gilt $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathcal{F}_n f - \mathcal{F}f$ in L^2 und $\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|^2$, $\sum_{n=1}^{\infty} |b_n|^2$

und $\sum_{n=-\infty}^{+\infty} |c_n|^2$ konvergieren.

Weiters gilt $\|\mathcal{F}f\|_2^2 = |a_0|^2 + \frac{1}{2} \left(\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|^2 + \sum_{n=1}^{\infty} |b_n|^2 \right) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} |c_n|^2 \leq \|f\|_2^2$.

Insbesondere $\|\mathcal{F}f\|_2 \leq \|f\|_2$.

Man kann zeigen: Für $f \in L^2$ gilt $\mathcal{F}_n f \rightarrow f$ fast überall.

Für $f, g \in L^2$ und $\lambda \in \mathbb{C}$ gilt $\mathcal{F}(f + \lambda g) = \mathcal{F}(f) + \lambda \mathcal{F}(g)$.

3.) Konvergenz der Fourierreihen

Prop: Für $n \in \mathbb{N}$ gilt $\sum_{k=-n}^n e^{2\pi i k x} = \sum_{k=-n}^n e^{-2\pi i k x} = \frac{\sin(2\pi(n + \frac{1}{2})x)}{\sin(\pi x)}$.

Beweis:

$$\sum_{k=-n}^n e^{-2\pi i k x} = \sum_{k=-n}^n e^{\pi i k x} \quad (k \text{ durch } -k \text{ ersetzen})$$

$$\sum_{k=-n}^n e^{2\pi i k x} = e^{-2\pi i n x} \sum_{k=0}^{2n} e^{2\pi i k x} = e^{-2\pi i n x} \sum_{k=0}^{2n} (e^{2\pi i x})^k = \frac{1 - (e^{2\pi i x})^{2n+1}}{1 - e^{2\pi i x}} \quad \text{endliche geomet. Reihe}$$

$$= \frac{e^{-2\pi i n x} - e^{2\pi i (n+1)x}}{1 - e^{2\pi i x}} = \frac{e^{-\pi i x} (e^{2\pi i (n+1)x} - e^{-2\pi i n x})}{e^{-\pi i x} (e^{2\pi i x} - 1)} =$$

$$= \frac{e^{2\pi i (n+\frac{1}{2})x} - e^{-2\pi i (n+\frac{1}{2})x}}{e^{\pi i x} - e^{-\pi i x}} = \frac{2i \sin(2\pi (n+\frac{1}{2})x)}{2i \sin(\pi x)} = \frac{\sin(2\pi (n+\frac{1}{2})x)}{\sin(\pi x)} \quad \square$$

Wir setzen $f(x+1) = f(x)$ voraus. (weil periodisch)

|| Prop: $f \in L^2, c \in \mathbb{R} \Rightarrow \int_0^1 f(x+c) dx = \int_0^1 f(x) dx$

Beweis:

$$\int_0^1 f(x+c) dx = \int_0^{1-c} f(x+c) dx + \int_{1-c}^1 f(x+c) dx = \int_0^1 f(t) dt. \quad \square$$

$\left(\begin{smallmatrix} t=x+c \\ dt=dx \end{smallmatrix} \right) = \int_c^{1+c} f(t) dt$
 $\left(\begin{smallmatrix} t=x+c \\ dt=dx \end{smallmatrix} \right) = \int_0^c f(t) dt$
 Substitution

|| Prop: Für $f \in L^2, n \in \mathbb{N}$ und $x \in [0, 1]$ gilt $\mathcal{F}_n f(x) = \int_0^1 f(x+t) \frac{\sin(2\pi(n+\frac{1}{2})t)}{\sin(\pi t)} dt.$

Beweis:

$$\mathcal{F}_n f(x) = \sum_{k=-n}^n c_k e^{2\pi i k x} = \sum_{k=-n}^n \int_0^1 f(t) e^{2\pi i k(x-t)} dt = \int_0^1 f(x+t) \left(\sum_{k=-n}^n e^{-2\pi i k t} \right) dt =$$

$$= \int_0^1 f(t) e^{-2\pi i k t} dt = \int_0^1 f(x+t) e^{-2\pi i k t} dt = \frac{\sin(2\pi(n+\frac{1}{2})t)}{\sin(\pi t)}$$

$$= \int_0^1 f(x+t) \frac{\sin(2\pi(n+\frac{1}{2})t)}{\sin(\pi t)} dt. \quad \square$$

|| Prop: $\int_0^{1/2} \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})x}{\sin(\pi x)} dx = \int_{1/2}^1 \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})x}{\sin(\pi x)} dx = \frac{1}{2} \int_0^1 \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})x}{\sin(\pi x)} dx$

Beweis:

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})x}{\sin(\pi x)} = \lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{\left. \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})x}{2\pi(n+\frac{1}{2})x} \right\} \rightarrow 1}{\left. \frac{\sin(\pi x)}{\pi x} \right\} \rightarrow 1} \cdot \frac{2(n+\frac{1}{2})}{2n+1} = 2n+1$$

Setze $h(x) := \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})x}{\sin(\pi x)}$

$$h(1-x) = \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})(1-x)}{\sin(\pi(1-x))} = \frac{\sin(2\pi n + \pi - 2\pi(n+\frac{1}{2})x)}{\sin(\pi - \pi x)} \stackrel{\text{weil sin periodisch}}{=} \frac{-\sin(-2\pi(n+\frac{1}{2})x)}{-\sin(-\pi x)} =$$

$$= \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})x}{\sin(\pi x)} = h(x)$$

$$\int_0^{1/2} h(x) dx \stackrel{\text{Substitution}}{=} \int_1^{1/2} h(1-y) (-dy) = \int_{1/2}^1 h(y) dy$$

$$\Rightarrow \int_0^1 h(x) dx = \int_0^{1/2} h(x) dx + \int_{1/2}^1 h(x) dx = 2 \int_0^{1/2} h(x) dx$$

Prop: $f: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}$ stetig $\forall \epsilon > 0$

$\exists \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{C}$, Intervalle A_1, \dots, A_n mit $\|f - \sum_{j=1}^n \alpha_j 1_{A_j}\|_{\infty} < \epsilon$.

Prop: Sei $f \in L^2$. Dann gilt $\lim_{\lambda \rightarrow +\infty} \int_0^1 f(x) \sin(\lambda x) dx = 0$.

Beweis:

1. Schritt: Behauptung: Sei $A: [a,b], [a,b), (a,b]$ oder (a,b) und sei $f: 1_A$. Dann $\lim_{\lambda \rightarrow +\infty} \int_0^1 1_A \sin \lambda x dx = 0$.

Beweis der Behauptung:

$$\int_0^1 1_A(x) \sin(\lambda x) dx = \int_a^b \sin(\lambda x) dx \stackrel{HS}{=} -\frac{\cos(\lambda x)}{\lambda} \Big|_a^b = \frac{\cos(\lambda a) - \cos(\lambda b)}{\lambda}$$

$$\Rightarrow \left| \int_0^1 1_A \sin(\lambda x) dx \right| \leq \frac{1}{\lambda} |\cos(\lambda a) - \cos(\lambda b)| \leq \frac{2}{\lambda} \xrightarrow{\lambda \rightarrow +\infty} 0$$

Dreiecksungleichung $\leq \underbrace{|\cos(\lambda a)|}_{\leq 1} + \underbrace{|\cos(\lambda b)|}_{\leq 1}$

2. Schritt: Behauptung: Aussage gilt für $f = \sum_{j=1}^n \alpha_j 1_{A_j}$ wobei $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{C}$ und A_1, \dots, A_n Intervalle.

Beweis der Behauptung:

$$\begin{aligned} \lim_{\lambda \rightarrow +\infty} \int_0^1 f(x) \sin(\lambda x) dx &= \lim_{\lambda \rightarrow +\infty} \int_0^1 \sum_{j=1}^n \alpha_j 1_{A_j}(x) \sin(\lambda x) dx = \sum_{j=1}^n \alpha_j \lim_{\lambda \rightarrow +\infty} \int_0^1 1_{A_j}(x) \sin(\lambda x) dx \\ &= \sum_{j=1}^n \alpha_j \underbrace{\lim_{\lambda \rightarrow +\infty} \int_0^1 1_{A_j}(x) \sin(\lambda x) dx}_{1. \text{ Schritt}} = 0 \quad \diamond \end{aligned}$$

3. Schritt: Behauptung: Aussage gilt für $f: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}$ stetig.

Beweis der Behauptung:

Sei $\epsilon > 0$. $\exists \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{C}$, A_1, \dots, A_n Intervalle, sodass für $g = \sum_{j=1}^n \alpha_j 1_{A_j}$ gilt

$$\|f - g\|_{\infty} < \frac{\epsilon}{2}$$

$$2. \text{ Schritt} \Rightarrow \exists \lambda_0 \forall \lambda \geq \lambda_0: \left| \int_0^1 g(x) \sin(\lambda x) dx \right| < \frac{\epsilon}{2}$$

$$\text{Sei } \lambda \geq \lambda_0: \left| \int_0^1 \underbrace{f(x)}_{f(x)-g(x)+g(x)} \sin(\lambda x) dx \right| = \left| \int_0^1 (f-g)(x) \sin(\lambda x) dx + \int_0^1 g(x) \sin(\lambda x) dx \right| \leq$$

$$\begin{aligned} \stackrel{\text{Dreiecks-}}{\leq} \underbrace{\left| \int_0^1 (f-g)(x) \sin(\lambda x) dx \right|}_{\leq \int_0^1 |f-g|(x) |\sin(\lambda x)| dx} + \left| \int_0^1 g(x) \sin(\lambda x) dx \right| &< \underbrace{\int_0^1 \frac{\epsilon}{2} dx}_{=\frac{\epsilon}{2}} + \frac{\epsilon}{2} = \epsilon \quad \diamond \\ &\leq \int_0^1 |f-g|(x) |\sin(\lambda x)| dx \leq \|f-g\|_{\infty} \int_0^1 |\sin(\lambda x)| dx \leq \frac{\epsilon}{2} \cdot 1 \end{aligned}$$

1. Schritt: Behauptung: Sei $f \in L^2$. Sei $\epsilon > 0 \Rightarrow \exists g$ stetig mit $\|f-g\|_2 < \epsilon$

Beweis der Behauptung:

3. Schritt $\Rightarrow \exists \delta_0 \forall \delta \geq \delta_0: \left| \int_0^1 g(x) \sin(\delta x) dx \right| < \frac{\epsilon}{2}$

Sei $\delta \geq \delta_0: \left| \int_0^1 \underbrace{f(x)}_{=f(x)-g(x)+g(x)} \sin(\delta x) dx \right| = \left| \int_0^1 (f-g)(x) \sin(\delta x) dx + \int_0^1 g(x) \sin(\delta x) dx \right| \leq$

Dreiecks-
Ungleichung

$$\leq \underbrace{\left| \int_0^1 (f-g)(x) \sin(\delta x) dx \right|}_{= \langle f-g, \sin(\delta x) \rangle} + \underbrace{\left| \int_0^1 g(x) \sin(\delta x) dx \right|}_{< \frac{\epsilon}{2}} < \frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2} = \epsilon. \quad \square$$

Cauchy-
Schwarz

$$\leq \underbrace{\|f-g\|_2}_{< \frac{\epsilon}{2}} \cdot \underbrace{\|\sin(\delta x)\|_2}_{\leq 1}$$

Fläche Kreissektor: Bogenlänge \cdot Radius = $\frac{x}{2}$

Def: $f: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}, x_0 \in [0,1]$ x_0 ist stetig oder Unstetigkeitsstelle

$$f(x_0^+) := \lim_{x \rightarrow x_0^+} f(x) \text{ f\u00fcr } x_0 \in [0,1), f(1^+) := f(0^+)$$

$$f(x_0^-) := \lim_{x \rightarrow x_0^-} f(x) \text{ f\u00fcr } x_0 \in (0,1], f(0^-) := f(1^-)$$

$$f'(x_0^+) := \lim_{x \rightarrow x_0^+} \frac{f(x) - f(x_0^+)}{x - x_0} \text{ f\u00fcr } x_0 \in [0,1), f'(1^+) := f'(0^+)$$

$$f'(x_0^-) := \lim_{x \rightarrow x_0^-} \frac{f(x) - f(x_0^-)}{x - x_0} \text{ f\u00fcr } x_0 \in (0,1], f'(0^-) := f'(1^-)$$

Satz: (Hauptsatz) Sei $f: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}$ eine L^2 -Funktion. Weiters sei $x_0 \in [0,1]$ und es existieren $f(x_0^+), f(x_0^-), f'(x_0^+)$ und $f'(x_0^-)$.

Dann gilt $\lim_{n \rightarrow \infty} \int_n f(x_0) = \frac{f(x_0^+) + f(x_0^-)}{2}$

\rightarrow punktweise

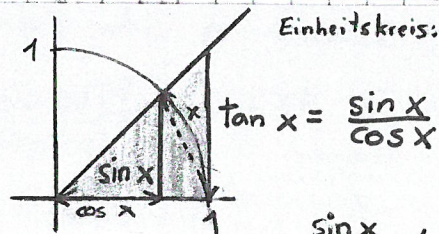
$f(x_0^+) = f(x_0^-)$
bei stetiger Stelle
 $\Rightarrow \lim = f(x_0)$

$f(x_0^+) \neq f(x_0^-)$
bei Unstetigkeitsstelle

Beweis:

1. Schritt: Wir definieren $g: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}$ durch

$$g(t) = \begin{cases} \frac{f(x_0+t) - f(x_0^+)}{\sin \pi t}, & \text{f\u00fcr } t \in (0, \frac{1}{2}], \\ \frac{f(x_0-t) - f(x_0^-)}{\sin \pi t}, & \text{f\u00fcr } t \in (\frac{1}{2}, 1), \\ \frac{1}{\pi} f'(x_0^+), & \text{f\u00fcr } t=0, \\ -\frac{1}{\pi} f'(x_0^-), & \text{f\u00fcr } t=1. \end{cases}$$



$$\frac{\sin x \cdot 1}{2} \leq \frac{x}{2} \leq \frac{\sin x \cdot 1}{2} \quad | \cdot 2$$

$$1 \leq \frac{x}{\sin x} \leq \frac{1}{\cos x} \quad | \text{ Kehrwert}$$

$$1 \geq \frac{\sin x}{x} \geq \cos x$$

$$x \rightarrow \infty: 1 \geq \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{\sin x}{x} \geq 1 \quad \left(\lim_{x \rightarrow 0} \cos x = 1 \right) \quad (\text{Sandwichsatz})$$

Behauptung: $g \in L^2$ d.h. $\int_0^1 |g|^2 < \infty$ (d.h. existiert)

Beweis der Behauptung: (rechtsseitige Stetigkeit bei 0 zeigen, und linksseitige bei 1)

$$\lim_{t \rightarrow 0^+} g(t) = \lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{f(x_0+t) - f(x_0)}{t} \cdot \frac{1}{\frac{\sin \pi t}{\pi t}} \cdot \frac{1}{\pi} = \frac{1}{\pi} \cdot f'(x_0^+) = g(0)$$

fals $x_0 - x$ siehe Def. $\rightarrow f'(x_0^+) \rightarrow 1$, weil $\lim_{x \rightarrow 0} \frac{\sin x}{x} = 1$ \rightarrow L'Hospital führt zu Zirkelschluss (Beweis siehe links)

$$\lim_{t \rightarrow 1^-} g(t) = \lim_{t \rightarrow 1^-} \frac{f(x_0+1-t) - f(x_0)}{1-t} \cdot \frac{1}{\frac{\sin \pi(1-t)}{\pi(1-t)}} \cdot \frac{1}{\pi} = -\frac{1}{\pi} f'(x_0^-) = g(1)$$

$\rightarrow 1$ ändert nichts \rightarrow Erklärung siehe darunter $\rightarrow \lim_{x \rightarrow 0} \frac{\sin x}{x} = 1$

Nebenrechnung: $\sin \pi(1-t) = -\sin(-\pi t) = \sin \pi t$
 $= \pi - \pi t$

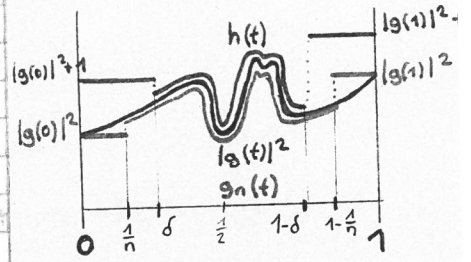
aus der Stetigkeit folgt:

$$\lim_{t \rightarrow 0^+} |g(t)|^2 = |g(0)|^2, \quad \lim_{t \rightarrow 1^-} |g(t)|^2 = |g(1)|^2$$

δ ist OBdA $< \frac{1}{2}$

$$\Rightarrow \exists \delta > 0: \forall t \in [0, \delta): |g(t)|^2 < |g(0)|^2 + 1$$

$$\text{und } \forall t \in (1-\delta, 1]: |g(t)|^2 < |g(1)|^2 + 1$$



Setze $h: [0, 1] \rightarrow \mathbb{C}$ durch

$$h(t) = \begin{cases} |g(t)|^2 & \text{falls } t \in [\delta, 1-\delta], \\ |g(0)|^2 + 1 & \text{falls } t \in [0, \delta], \\ |g(1)|^2 + 1 & \text{falls } t \in (1-\delta, 1]. \end{cases}$$

Weiters definiere $g_n: [0, 1] \rightarrow \mathbb{C}$ durch

$$g_n(t) = \begin{cases} |g(t)|^2 & \text{falls } t \in [\frac{1}{n}, 1-\frac{1}{n}], \\ |g(0)|^2 & \text{falls } t \in [0, \frac{1}{n}), \\ |g(1)|^2 & \text{falls } t \in (1-\frac{1}{n}, 1]. \end{cases}$$

$\exists N: \forall n \geq N: \frac{1}{n} < \delta$. Für $n \geq N: 0 \leq g_n \leq h$, weil: $\Rightarrow g_n \leq h$ (1. Bedingung für Satz über dominierte Konv. \hookrightarrow eig. $|g_n|$ ist aber sowieso > 0)

$$t \in [\delta, 1-\delta] \Rightarrow t \in [\frac{1}{n}, 1-\frac{1}{n}] \Rightarrow g_n(t) = |g(t)|^2 \leq |g(t)|^2 = h(t)$$

$$t \in [\frac{1}{n}, \delta) \Rightarrow g_n(t) = |g(0)|^2 \leq |g(0)|^2 + 1 = h(t)$$

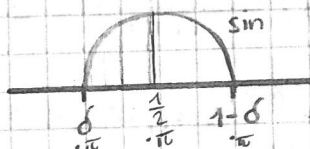
$$t \in [0, \frac{1}{n}) \Rightarrow g_n(t) = |g(0)|^2 \leq |g(0)|^2 + 1 = h(t)$$

$$t \in (1-\delta, 1-\frac{1}{n}] \Rightarrow g_n(t) = |g(1)|^2 \leq |g(1)|^2 + 1 = h(t)$$

$$t \in (1-\frac{1}{n}, 1] \Rightarrow g_n(t) = |g(1)|^2 \leq |g(1)|^2 + 1 = h(t)$$

Wir zeigen, dass $\int_0^1 h$ existiert und h somit Lebesgue-integrierbar ist, indem wir Intervalle $[0, \delta]$, $[\delta, \frac{1}{2}]$, $[\frac{1}{2}, 1-\delta]$, $[1-\delta, 1]$ betrachten

Sei $t \in [\delta, \frac{1}{2}]$: $\sin \pi t \geq \sin \pi \delta$ ($\forall t \in [\delta, 1-\delta]$) \hookrightarrow Voraussetzung für Satz über dominierte Konvergenz



\uparrow $\sin \pi \delta$ ist kleiner als $\sin \pi t$, wenn t zwischen δ und $\frac{1}{2}$ liegt

$$h(t) = \frac{|f(x_0+t) - f(x_0)|^2}{(\sin \pi t)^2} \leq \frac{1}{\sin^2(\pi \delta)} |f(x_0+t) - f(x_0)|^2$$

$$\Rightarrow \int_{1/2}^1 h \leq \frac{1}{\sin^2(\pi \delta)} \int_{\delta}^{1/2} |f(x_0+t) - f(x_0)|^2 \text{ existiert}$$

weil f eine L^2 Funktion ist laut Voraussetzung \Rightarrow existiert
(Monotonie von L^2 -Integral) \Rightarrow $\int h$ existiert auch

analog δ : Sei $t \in (\frac{1}{2}, 1-\delta]$: $0 \leq h(t) = \frac{|f(x_0+t) - f(x_0)|^2}{\sin^2(\pi t)} \leq \frac{1}{\sin^2(\pi \delta)} |f(x_0+t) - f(x_0)|^2$

$$\Rightarrow \int_{1/2}^{1-\delta} h \leq \frac{1}{\sin^2(\pi \delta)} \int_{1/2}^{1-\delta} |f(x_0+t) - f(x_0)|^2 \text{ existiert}$$

$$\int_0^{\delta} h = (|g(0)|^2 + 1) \delta \text{ existiert und } \int_{1-\delta}^1 h = (|g(1)|^2 + 1) \delta \text{ existiert (Integral aus der VS")}$$

$= |g(0)|^2 + 1$ $= |g(1)|^2 + 1$

$\Rightarrow \int_0^1 h$ existiert, damit ist h Lebesgue-integrierbar. Voraussetzung für Satz über dominierte Konv.

Sei $t \in [0, 1]$: $t=0$: $g_n(t) = g_n(0) = |g(0)|^2 = |g(t)|^2 \rightarrow |g(t)|^2$

$t=1$: $g_n(t) = g_n(1) = |g(1)|^2 = |g(t)|^2 \rightarrow |g(t)|^2$

Falls $0 < t < 1$: $\exists N_1: \forall n \geq N_1: \frac{1}{n} < t < 1 - \frac{1}{n} \Rightarrow g_n(t) = |g(t)|^2 \rightarrow |g(t)|^2$ → siehe Def. $g_n :=$

Somit $g_n \rightarrow |g|^2$ punktweise $\Rightarrow g_n \rightarrow |g|^2$ fast überall 2. Bedingung für Satz über dominierte Konv.

Satz über dominierte Konvergenz $\Rightarrow |g|^2$ ist Lebesgue-integrierbar (und $\int g_n \rightarrow \int |g|^2$).

Also $\int |g|^2$ existiert $\Rightarrow g \in L^2$. \diamond

2. Schritt: $\int_n f(x_0) - \frac{1}{2} (f(x_0^+) + f(x_0^-)) \rightarrow 0$ ist zu zeigen. → was z.z. ist umgeformt

$$\int_n f(x_0) = \int_0^1 f(x_0+t) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt$$

setzen für f 1 ein weil 1 Basis element ist Linearität des Integral $\rightarrow \int$ und \sum vertauschen

$$1 = \int_n 1 = \int_0^1 \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt$$

$$\frac{1}{2} (f(x_0^+) + f(x_0^-)) = \frac{1}{2} (f(x_0^+) + f(x_0^-)) \int_0^1 \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt = \text{ausmultiplizieren}$$

von Behauptung

$$= f(x_0^+) \frac{1}{2} \int_0^1 \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt + f(x_0^-) \frac{1}{2} \int_0^1 \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt =$$

ins \int hineingerogen $= \int_0^{1/2} \dots$ dasselbe $= \int_{1/2}^1 \dots$

$$= \int_0^{1/2} f(x_0^+) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt + \int_{1/2}^1 f(x_0^-) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt$$

$$\int_n f(x_0) - \frac{1}{2} (f(x_0^+) + f(x_0^-)) = \int_0^{1/2} f(x_0+t) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt + \int_{1/2}^1 f(x_0+t) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt - \int_0^{1/2} f(x_0^+) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt - \int_{1/2}^1 f(x_0^-) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt =$$

aufteilt 1

$$= \int_0^{1/2} (f(x_0+t) - f(x_0^+)) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt + \int_{1/2}^1 (f(x_0+t) - f(x_0^-)) \frac{\sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t}{\sin \pi t} dt =$$

$= g(t) \sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t$ siehe $g(t) :=$ $= g(t) \sin 2\pi(n+\frac{1}{2})t$

$$= \int_0^1 g(t) \sin 2\pi(n + \frac{1}{2})t \, dt \xrightarrow[\substack{\text{Prop. 1.3} \\ \text{geht weil} \\ g \in L^2}]{\text{Prop. 1.3}} 0. \quad \square$$

Def: Eine Funktion $f: [0, 1] \rightarrow \mathbb{C}$ heißt stückweise stetig differenzierbar
 C_1, \dots ein Mal stetig differenzierbar
 (stückweise C_1), falls $\exists c_0 := 0 < c_1 < c_2 < \dots < c_{k-1} < c_k := 1$, sodass:

(1) f ist stetig differenzierbar auf $(c_{j-1}, c_j) \quad \forall j \in \{1, \dots, k\}$,

(2) $\forall j \in \{0, \dots, k-1\}$ existieren $f(c_j^+)$ und $f'(c_j^+)$,

(3) $\forall j \in \{1, \dots, k\}$ existieren $f(c_j^-)$ und $f'(c_j^-)$.

Prop: f stückweise $C_1 \Rightarrow f \in L^2$ (stückweise C_0 reicht)

Beweis:

auf $[c_{j-1}, c_j]$ lässt sich f zu einer stetigen Funktion f_j fortsetzen

$$\xrightarrow{\text{HS}} \int_{c_{j-1}}^{c_j} |f|^2 = \int_{c_{j-1}}^{c_j} |f_j|^2 \text{ existiert} \Rightarrow \int_0^1 |f|^2 \text{ existiert} \Rightarrow f \in L^2. \quad \square$$

Korollar: Sei f stückweise C_1 (mit Zerlegung $c_0 = 0 < c_1 < \dots < c_k = 1$). Dann gilt:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathcal{F}_n f(x) = \begin{cases} f(x) & , \text{ falls } x \in [0, 1] \setminus \{c_0, \dots, c_k\}, \\ \frac{f(c_j^+) + f(c_j^-)}{2} & , \text{ falls } j \in \{1, \dots, k-1\}, \\ \frac{f(0^+) + f(1^-)}{2} & , \text{ falls } x \in \{0, 1\}. \end{cases}$$

Insbesondere $\mathcal{F}_n f \rightarrow f$ fast überall.

Beweis:

$$\text{Für } x \in [0, 1] \setminus \{c_0, \dots, c_k\}: \mathcal{F}_n f(x) \rightarrow \frac{f(x^+) + f(x^-)}{2} = f(x) \quad \square$$

(weil f stetig ist $f(x^+) = f(x^-) = f(x)$)

L^2 -Konvergenz: $f \in L^2 \Rightarrow \mathcal{F}_n f \rightarrow f$ in L^2

gleichmäßige Konvergenz: f ist stückweise C^1 , f stetig und $f(0) = f(1)$

$\Rightarrow \mathcal{F}_n f \rightarrow f$ gleichmäßig

L^2 -Konvergenz:

Satz: Sei $f \in L^2$. Dann konvergiert $\mathcal{F}_n f \rightarrow f$ in L^2 (bezüglich $\|\cdot\|_2$).

Beweis:

1. Schritt:

Behauptung:

Für $f = \sum_{j=1}^k \alpha_j 1_{A_j}$, $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{C}$, A_1, \dots, A_k Intervalle
 gilt $\mathcal{F}f \rightarrow f$ in L^2 .

charakteristische Funktion

Beweis der Behauptung:

f ist stückweise $C_1 \Rightarrow \mathcal{F}f \rightarrow f$ fast überall.
aus Funktion ablesen

$f \in L^2 \Rightarrow \exists g \in L^2$ mit $\mathcal{F}f \rightarrow g$ in $L^2 \Rightarrow \exists$ Teilfolge $\mathcal{F}_{n_k} f$, sodass $\mathcal{F}_{n_k} f \rightarrow g$ fast überall,
 weil f stückweise C_1 (siehe Satz)

$\mathcal{F}_{n_k} f \rightarrow f$ fast überall $\Rightarrow f=g$ fast überall $\Rightarrow f=g$ in L^2
 weil $\mathcal{F}f \rightarrow f$ fast überall

Somit $\mathcal{F}f \rightarrow g=f$ in L^2 .
siehe oben

◇

2. Schritt:

Sei $f: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}$ stetig.
neues f !

z.z. $\mathcal{F}f \rightarrow f$ in L^2

Sei $\epsilon > 0$. $\exists g = \sum_{j=1}^k \alpha_j 1_{A_j}$, $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{C}$, A_1, \dots, A_k Intervalle,
 g hat vorher f geheißen

sodass $\|f-g\|_\infty < \frac{\epsilon}{3}$.
Unendlichnorm

1. Schritt $\Rightarrow \exists N \forall n \geq N: \|\mathcal{F}_{n_k} g - g\|_2 < \frac{\epsilon}{3}$.
weil $\mathcal{F}_{n_k} g \rightarrow g$ in L^2 (geregelt im 1. Schritt als $\mathcal{F}g \rightarrow g$ in L^2)
 Δ Ungl. (in grün) \rightarrow Def. von L^2 -Konvergenz

Sei $n \geq N: \|\mathcal{F}_n f - f\|_2 \leq \underbrace{\|\mathcal{F}_n f - \mathcal{F}_n g\|_2}_{= \mathcal{F}_n(f-g)} + \underbrace{\|\mathcal{F}_n g - g\|_2}_{< \frac{\epsilon}{3}} + \underbrace{\|g - f\|_2}_{\leq \|g-f\|_\infty < \frac{\epsilon}{3}} < \epsilon$. Daher $\mathcal{F}f \rightarrow f$ in L^2 .
 (in grün) \uparrow Zeile darüber

3. Schritt:

Sei $f: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}$ in L^2 .

z.z. $\mathcal{F}f \rightarrow f$ in L^2

Sei $\epsilon > 0$. $\exists g$ stetig mit $\|f-g\|_2 < \frac{\epsilon}{3}$.
wieder (in grün) (anderer Teil des Satzes)

2. Schritt $\Rightarrow \exists N \forall n \geq N: \|\mathcal{F}_n g - g\|_2 < \frac{\epsilon}{3}$.
weil $\mathcal{F}_n g \rightarrow g$ in L^2 (geregelt in 2. Schritt als $\mathcal{F}g \rightarrow g$ in L^2).

Sei $n \geq N: \|\mathcal{F}_n f - f\|_2 \leq \underbrace{\|\mathcal{F}_n f - \mathcal{F}_n g\|_2}_{\leq \|f-g\|_2 < \frac{\epsilon}{3}} + \underbrace{\|\mathcal{F}_n g - g\|_2}_{< \frac{\epsilon}{3}} + \underbrace{\|g - f\|_2}_{< \frac{\epsilon}{3}} < \epsilon$. Daher $\mathcal{F}f \rightarrow f$ in L^2 .
□

|| Korollar: $\|\mathcal{F}f\|_2 = \|f\|_2$.

Beweis:

$$|\|\mathcal{F}_n f\|_2 - \|f\|_2| \leq \|\mathcal{F}_n f - f\|_2 \rightarrow 0. \quad \square$$

Gleichmäßige Konvergenz:

Falls $\sum_{n=-\infty}^{\infty} |c_n|$ konvergiert ($\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|$ und $\sum_{n=1}^{\infty} |b_n|$ konvergiert), dann konvergiert
 $\sum_{n=-\infty}^{\infty} c_n e^{2\pi i n x}$ gleichmäßig, weil..

$$\|\sum_{n=-\infty}^{\infty} c_n e^{2\pi i n x}\|_\infty \leq \sum_{n=-\infty}^{\infty} |c_n| \|e^{2\pi i n x}\|_\infty \text{ und Majorantenkriterium.}$$

Satz: Sei $f: [0,1] \rightarrow \mathbb{C}$ stückweise stetig differenzierbar, stetig und $f(0) = f(1)$.

Dann konvergiert $\mathcal{F}f \rightarrow f$ gleichmäßig.

Beweis:

Es gilt $f, f' \in L^2$, also $\mathcal{F}(f) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} c_n e^{2\pi i n x}$ ^{im komplexen}, $\mathcal{F}(f') = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \tilde{c}_n e^{2\pi i n x}$.
weil stückweise C^1

Weil $\sum_{n=-\infty}^{\infty} \tilde{c}_n e^{2\pi i n x}$ in L^2 konvergiert $\Rightarrow \sum_{n=-\infty}^{\infty} |\tilde{c}_n|^2$ konvergiert.

Setze $J_1 := \{0\} \cup \{n \in \mathbb{Z} \setminus \{0\} : |c_n| < \frac{1}{n^2}\}$ und $J_2 := \mathbb{Z} \setminus J_1$.

Falls $n \in J_2 \Rightarrow |c_n| \geq \frac{1}{n^2} \Rightarrow 1 \leq n^2 |c_n|$.

• $\sum_{n \in J_1} |c_n| = |c_0| + \sum_{\substack{n \in J_1 \\ n \neq 0}} |c_n| \leq |c_0| + 2 \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2}$
aufgeteilt
 konvergiert (Integraltest) weil $2 > 1$.

Majorantentest

$\Rightarrow \sum_{n \in J_1} |c_n|$ konvergiert.

Für $n \in \mathbb{Z}$ gilt: $\tilde{c}_n = \int_0^1 f'(x) e^{-2\pi i n x} dx \stackrel{\text{partiiell integrieren}}{=} \underbrace{f(x) e^{-2\pi i n x}} \Big|_0^1 + \int_0^1 f(x) e^{-2\pi i n x} 2\pi i dx$
 $= 2\pi i n \int_0^1 f(x) e^{-2\pi i n x} dx = 2\pi i n c_n$.
laut Def. Fourierreihe
 $\left[\begin{aligned} &= f(1) e^{-2\pi i n} - f(0) = 0 \\ &= f(0) = 1 \end{aligned} \right]$

• $\sum_{n \in J_2} |c_n| \leq \sum_{n \in J_2} n^2 |c_n|^2 = \sum_{n \in J_2} \frac{1}{4\pi^2} |\tilde{c}_n|^2 \leq \frac{1}{4\pi^2} \sum_{n=-\infty}^{\infty} |\tilde{c}_n|^2$
ist \leq als wenn alle ganzen Zahlen summiert werden
siehe diese Gleichung
 konvergiert

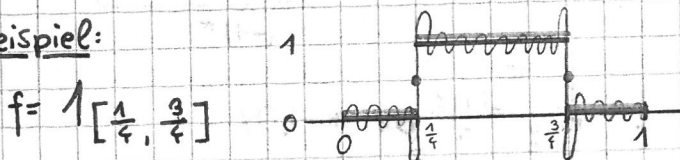
Majorantentest

$\Rightarrow \sum_{n \in J_2} |c_n|$ konvergiert.

Somit $\sum_{n=-\infty}^{\infty} |c_n|$ konvergiert. Deshalb $\exists g$ mit $\mathcal{F}f \rightarrow g$ gleichmäßig $\Rightarrow \mathcal{F}f \rightarrow g$ punktweise

$\Rightarrow g(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathcal{F}f(x) = \begin{cases} f(x), & \text{für } x \in (0,1), \text{ weil } f \text{ stetig in } x, \\ \frac{f(0+) + f(1-)}{2} = f(0) = f(1) = f(x), & \text{für } x \in \{0,1\}. \end{cases} \quad \square$

Beispiel:



Funktion f
 Punktweise Grenzwert der Fourierreihe
 Fourierreihe

gesucht: Fourierreihe bestimmen und Konvergenz untersuchen

• $a_0 = \int_0^1 f(x) dx = \int_{1/4}^{3/4} 1 dx = \frac{1}{2}$ (Integral aus der Volksschule) Hauptsatz (lineare Substitution)

$a_n = 2 \int_0^1 f(x) \cos(2\pi n x) dx = 2 \int_{1/4}^{3/4} \cos(2\pi n x) dx \stackrel{HS}{=} \dots$

$= \frac{2}{2\pi n} \sin(2\pi n x) \Big|_{1/4}^{3/4} = \frac{1}{\pi n} (\sin(\frac{3\pi n}{2}) - \sin(\frac{\pi n}{2})) = \begin{cases} n \text{ gerade: } 0 \\ n \equiv 1 \pmod{4}: \frac{1}{\pi n} (-1 - 1) = -\frac{2}{\pi n} \\ n \equiv 3 \pmod{4}: \frac{1}{\pi n} (1 - (-1)) = \frac{2}{\pi n} \end{cases}$
Modulo 4
kongruent
Beispiel: $n=1$: $\frac{1}{\pi} (-1 - 1) = -\frac{2}{\pi}$
Beispiel: $n=3$: $\frac{1}{3\pi} (1 - (-1)) = \frac{2}{3\pi}$
 $\pi = 180^\circ$

$$b_n = 2 \int_0^1 f(x) \sin(2\pi n x) dx = 2 \int_{1/4}^{3/4} \sin(2\pi n x) dx \stackrel{HS}{=}$$

$$= \frac{2}{2\pi n} (-\cos(2\pi n x)) \Big|_{1/4}^{3/4} = \frac{-1}{\pi n} (\cos(\frac{3\pi n}{2}) - \cos(\frac{\pi n}{2})) = \begin{cases} n \text{ ungerade: } 0 & \begin{array}{l} 0-0=0 \\ \text{d.h. } \frac{\pi}{2}, \frac{3\pi}{2}, \frac{5\pi}{2}, \dots \text{ und} \\ \frac{7\pi}{2}, \frac{9\pi}{2}, \dots \\ \cos \text{ ist immer } 0 \end{array} \\ n \equiv 0(4): -\frac{1}{\pi n} (1-1) = 0 & \begin{array}{l} 6\pi, 10\pi, \dots \\ 2\pi, 4\pi, \dots \end{array} \\ n \equiv 2(4): -\frac{1}{\pi n} (-1-(-1)) = 0 & \begin{array}{l} 3\pi, 9\pi, \dots \\ \pi, 5\pi, \dots \end{array} \end{cases}$$

Fourierreihe: $\mathcal{F}f = \frac{1}{2} + \frac{2}{\pi} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^n}{2n-1} \cos(2\pi(2n-1)x)$

... $2n-1$ damit wir nur bei ungeradem Werte haben
 $(-1)^n$ damit jeder zweite Wert negativ ist

$$\mathcal{F}_{2n-1} f = \frac{1}{2} + \frac{2}{\pi} \sum_{k=1}^n \frac{(-1)^k}{2k-1} \cos(2\pi(2k-1)x)$$

• Konvergenz:

f stückweise C_1 (nicht stetig, siehe Graph)

Also $\mathcal{F}f \rightarrow f$ in L^2 .

punktweise $\mathcal{F}f(x) \rightarrow \begin{cases} f(x), \text{ für } x \in (0,1) \setminus \{\frac{1}{4}, \frac{3}{4}\}, \text{ weil } f \text{ stetig in } x \\ \frac{f(\frac{1}{4}^+) + f(\frac{1}{4}^-)}{2} = \frac{1+0}{2} = \frac{1}{2}, \text{ für } x = \frac{1}{4}, \\ \frac{f(\frac{3}{4}^+) + f(\frac{3}{4}^-)}{2} = \frac{0+1}{2} = \frac{1}{2}, \text{ für } x = \frac{3}{4}, \\ \frac{f(0^+) + f(1^-)}{2} = 0 = f(x), \text{ für } x \in \{0,1\} \end{cases} = \begin{cases} f(x), \text{ falls } x \in [0,1] \setminus \{\frac{1}{4}, \frac{3}{4}\} \\ \frac{1}{2}, \text{ falls } x \in \{\frac{1}{4}, \frac{3}{4}\}. \end{cases}$

unstetigkeitsstellen extra untersuchen: $\frac{1}{4}$ und $\frac{3}{4}$ (und $0/1$)

eigentlich nicht notwendig

Weil der punktweise Grenzwert nicht stetig ist, konvergiert $(\mathcal{F}f)$ nicht gleichmäßig.

— Wohin geht das Maximum der Fourierreihe? (gegen 109 nicht gegen 1)

$\max \mathcal{F}_{2n-1} f \rightarrow 1$ (Maximum der Fourierreihe konvergiert NICHT gegen 1!) wäre nur Intuition

Max ist bei $\frac{1}{4}$:

$x_n = \frac{1}{4} (1 + \frac{1}{n})$. geht gegen $\frac{1}{4}$ für $n \rightarrow \infty$ — einsetzen

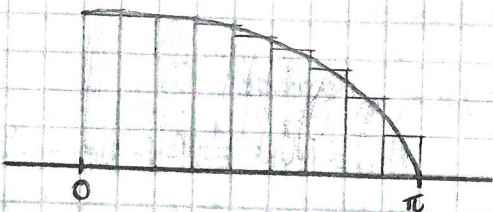
$$\mathcal{F}_{2n-1} f(x_n) = \frac{1}{2} + \frac{2}{\pi} \sum_{k=1}^n \frac{(-1)^k}{2k-1} \cos(2\pi(2k-1) \frac{1}{4} (1 + \frac{1}{n})) = \frac{1}{2} + \frac{2}{\pi} \sum_{k=1}^n \frac{(-1)^k}{2k-1} \cos(\frac{\pi}{2}(2k-1) + \frac{\pi}{2} \frac{2k-1}{n})$$

Summensatz: $\cos(x+y) = \cos x \cos y - \sin x \sin y$

$$= \frac{1}{2} + \frac{2}{\pi} \sum_{k=1}^n \frac{1}{2k-1} \sin(\frac{\pi}{2} \frac{2k-1}{n}) = \frac{1}{2} + \frac{2}{\pi} \sum_{k=1}^n \frac{\sin(\frac{\pi}{2} \frac{2k-1}{n})}{\frac{\pi}{2} \frac{2k-1}{n}} \approx \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \int_0^{\pi} \frac{\sin x}{x} dx \approx 1,09$$

Riemannsumme für $\int_0^{\pi} \frac{\sin x}{x} dx$

$$\mathcal{F}_{2n-1} f(\frac{1}{4} (1 + \frac{1}{n})) \rightarrow \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \int_0^{\pi} \frac{\sin x}{x} dx \approx 1,08949$$



$f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ Fouriertransformation

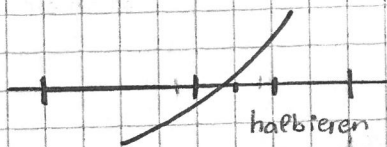
$$\mathcal{F}f(x) := \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-2\pi i x t} dt$$

IV. NEWTONVERFAHREN

1.) Newtonverfahren

Wir wollen Funktionswerte von $\sqrt[3]{x}$ bestimmen, konkret nun von $\sqrt[3]{2}$.

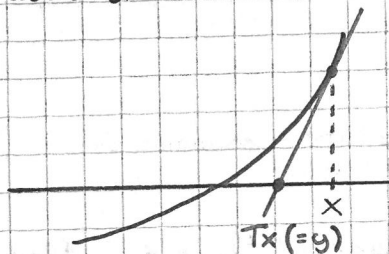
Wir suchen die Nullstellen von der Funktion $f(x) = x^3 - 2$:



z.B. mit Bolzano-Weierstraß:

- Nachteil: langsam
- Vorteil: funktioniert immer

Wir wollen eine schnellere Methode finden: das Newtonverfahren:



Suche die Tangente: $t(s) = f(x) + f'(x)(s-x)$

$$0 = t(y) = f(x) + f'(x)(y-x)$$

$$\Rightarrow y = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$

$$\parallel \quad T_x = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$

$$\text{Startwert } x_1, \quad x_n = T_{x_{n-1}} = x_{n-1} - \frac{f(x_{n-1})}{f'(x_{n-1})}$$

$$x_n = T^{n-1} x_1, \quad T^n = \underbrace{T \cdot T \cdot \dots \cdot T}_{n\text{-Mal}} \quad (T^0 := \text{id})$$

- Vorteil: normalerweise schneller
 - Nachteil: funktioniert nicht immer
- Newtonverfahren konvergiert sehr schnell! (doppelt geometrisch)

Beispiel $\sqrt[3]{2}$:

$$Tx = x - \frac{x^2 - 2}{2x} = \frac{x}{2} + \frac{1}{x}$$

Startwert $x_1 := 1$ oder $x_1 := 2 \Rightarrow x_2 = \frac{3}{2}$ (bei beiden x_1) $\rightarrow \frac{3}{2}$ wäre guter Startwert

Schritte	Tatsächlicher Fehler	Fehlerabschätzung ($x_1 = \frac{3}{2}, \delta = \frac{1}{2}$)
5	$9,00 \cdot 10^{-25}$	$5,41 \cdot 10^{-18}$
8	$2,96 \cdot 10^{-196}$	$7,33 \cdot 10^{-139}$
11	$4,01 \cdot 10^{-1568}$	$8,29 \cdot 10^{-1106}$
21	$7,31 \cdot 10^{-1650478}$	$2,80 \cdot 10^{-1131604}$

\rightarrow 21 Schritte um auf 1 Millionen Stellen genau zu rechnen, sehr schnell!

Wann funktioniert das Newton-Verfahren?

- Angenommen $T^n x \rightarrow x_0$ ($f'(x) \neq 0$) und f ist differenzierbar

$$Tx_0 = T \lim_{n \rightarrow \infty} T^n x = \lim_{n \rightarrow \infty} T^{n+1} x = x_0$$

\uparrow T ist stetig, falls $f \in C_1$

$$\Rightarrow x_0 = Tx_0 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} \Rightarrow f(x_0) = 0$$

d.h. wenn das Verfahren konvergiert, dann gegen eine Nullstelle

Satz: Sei $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ zwei Mal stetig differenzierbar (C^2), $x_0 \in U$, $f(x_0) = 0$ und $f'(x_0) \neq 0$. Dann gibt es eine Umgebung $G \subseteq U$ von x_0 , sodass

$$\forall x \in G: \lim_{n \rightarrow \infty} T^n x = x_0, \text{ wobei } Tx := x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$

d.h. wenn wir einen genügend nahen Startwert an der Nullstelle wählen, dann konvergiert das Verfahren zur Nullstelle

Beweis:

$\exists \delta_0 > 0$ mit $(x_0 - \delta_0, x_0 + \delta_0) \subseteq U$, sodass: $f'(x) \neq 0 \forall x \in (x_0 - \delta, x_0 + \delta)$.

T ist stetig, $T'x = 1 - \frac{f'(x)f'(x) - f(x)f''(x)}{f'(x)^2} = \frac{f(x)f''(x)}{f'(x)^2}$ stetig auf $(x_0 - \delta, x_0 + \delta)$.

$$T'x_0 = \frac{f(x_0)f''(x_0)}{f'(x_0)^2} = 0 \text{ weil } f(x_0) = 0 \text{ da } x_0 \text{ Nullstelle ist}$$

Da T' stetig $\Rightarrow \exists \delta > 0, \delta > \delta_0$ sodass $|T'x| \leq \frac{1}{2} \forall x \in G := [x_0 - \delta, x_0 + \delta]$

$$Tx_0 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} = x_0$$

$$\text{Sei } x \in G: |Tx - x_0| \stackrel{\text{MWS}}{=} \underbrace{|T'x|}_{\leq \frac{1}{2}} |x - x_0| \leq \frac{\delta}{2} \leq \delta$$

$$\Rightarrow Tx \in G, T: G \rightarrow G$$

$G = [x_0 - \delta, x_0 + \delta]$ vollständig

Seien $x, y \in G$: $|Tx - Ty| \stackrel{\text{MWS}}{=} \underbrace{|T' \xi|}_{\leq \frac{1}{2}} |x - y| \stackrel{< 1}{\leq} \frac{1}{2} |x - y|$

Banach'scher Fixpunktsatz $\Rightarrow x_0$ ist eindeutiger Fixpunkt von T und $\forall x \in G: \lim_{n \rightarrow \infty} T^n x = x_0$. \square

Satz: Sei $U \subseteq \mathbb{R}$ offen, $x_1 \in U$ und $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ sei zwei Mal stetig differenzierbar

(C^2). Weiters gäbe es ein $\delta > 0$ mit $[x_1 - \delta, x_1 + \delta] \subseteq U$. Außerdem

existieren $\beta > 0, \gamma > 0$ mit

(1) $|f'(x)| \geq \beta \quad \forall x \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta]$, $\rightarrow \beta$ wählt man als Minimum von $|f'(x)|$, außer es ist schwer zu bestimmen

(2) $|f''(x)| \leq \gamma \quad \forall x \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta]$, $\rightarrow \gamma$ als Maximum von $|f''(x)|$

(3) $q := \frac{\gamma}{\beta} \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| < 1$,

(4) $\left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{1}{1 - q} \leq \delta$.

Dann gibt es ein eindeutig bestimmtes $x_0 \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta]$ und $f(x_0) = 0$.
Nullstelle

Weiters gilt für $Tx := x - \frac{f(x)}{f'(x)}$, dass für $(x_1 = x_1)$,
 x_1 ist Startwert

$x_n = T x_{n-1} (= T^{n-1} x_1 = x_{n-1} - \frac{f(x_{n-1})}{f'(x_{n-1})})$ gilt $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x_0$.

Für $n \in \mathbb{N}$ gilt $|x_n - x_0| \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{q^{2^{n-1}}}{1 - q^{2^{n-1}}}$
Fehler von x_n
 $T^{n-1} x_1$

$a^{b^c} := a^{(b^c)}$

Beispiel:

$\sqrt[4]{3}, x_1 = \frac{5}{4}, \delta = \frac{1}{4}$

$\Rightarrow f(x) = x^4 - 3 \quad Tx = x - \frac{x^4 - 3}{4x^3} = \frac{3x}{4} + \frac{3}{4x^3}$

$f'(x) = 4x^3$

$f''(x) = 12x^2$

Intervall $[1, \frac{3}{2}]$

$f'(1) \rightarrow \beta = 4, \gamma = 27 \leftarrow f''(\frac{3}{2})$

$[x_1 - \delta, x_1 + \delta]$

$\left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| = \frac{143}{2000}$

$q = \frac{27}{4} \cdot \frac{143}{2000} = \frac{3861}{8000} < 1 \quad \checkmark$

$\left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{1}{1 - q} = \frac{143}{2000} \cdot \frac{1}{1 - \frac{3861}{8000}} = \frac{572}{4159} \stackrel{< 1000}{\leq} \frac{1}{4} = \delta \quad \checkmark$
von oben > 4000

$x_n \rightarrow \sqrt[4]{3}$

$|x_n - \sqrt[4]{3}| \leq \frac{143}{2000} \cdot \frac{(\frac{3861}{8000})^{2^{n-1}}}{1 - (\frac{3861}{8000})^{2^{n-1}}}$

Schritte	6	10	13	23
Fehler \leq	$1,12 \cdot 10^{-11}$	$1,51 \cdot 10^{-163}$	$1,73 \cdot 10^{-1297}$	$3,56 \cdot 10^{-1327038}$

19.6.

Beweis:



1. Schritt: Behauptung: (1) f hat auf $[x_1 - \delta, x_1 + \delta]$ höchstens eine Nullstelle

$$(2) x_n - x_{n+1} = - \frac{f(x_{n-1})}{f'(x_{n-1})}$$

$$(3) \text{ Falls } x_n, x_{n-1} \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta], \text{ dann ist } |x_{n+1} - x_n| \leq \frac{\gamma}{\beta} |x_n - x_{n-1}|$$

Beweis der Behauptung:

(1) $|f'| \geq \beta$ auf $[x_1 - \delta, x_1 + \delta] \Rightarrow$ entweder $f' > 0$ auf $(x_1 - \delta, x_1 + \delta)$ oder $f' < 0$ auf $(x_1 - \delta, x_1 + \delta)$
 $\Rightarrow f$ ist streng monoton auf $[x_1 - \delta, x_1 + \delta]$

\Rightarrow injektiv und f hat höchstens eine Nullstelle in $[x_1 - \delta, x_1 + \delta]$

$$(2) x_n = T x_{n-1} = x_{n-1} - \frac{f(x_{n-1})}{f'(x_{n-1})} \Rightarrow x_n - x_{n-1} = - \frac{f(x_{n-1})}{f'(x_{n-1})}$$

$$(3) \text{ Wegen (2) gilt } x_n - x_{n-1} = - \frac{f(x_{n-1})}{f'(x_{n-1})} \Rightarrow f'(x_{n-1}) (x_n - x_{n-1}) = - f(x_{n-1})$$

$$\Rightarrow f(x_{n-1}) + f'(x_{n-1}) (x_n - x_{n-1}) = 0.$$

$$|x_{n-1} - x_n| \stackrel{(2)}{=} \left| - \frac{f(x_{n-1})}{f'(x_{n-1})} \right| = \frac{1}{\underbrace{|f'(x_{n-1})|}_{\leq \beta}} |f(x_{n-1})| \leq \frac{1}{\beta} |f(x_{n-1}) - 0| =$$

$$= \frac{1}{\beta} |f(x_{n-1}) + f'(x_{n-1}) (x_n - x_{n-1})|$$

$$\stackrel{\text{Mittelwertsatz}}{=} \frac{1}{\beta} \underbrace{|f(x_n) - f(x_{n-1}) - f'(x_{n-1}) (x_n - x_{n-1})|}_{\stackrel{\text{MWS}}{=} |f'(\xi_1) - f'(x_{n-1})| |x_n - x_{n-1}|} = \frac{1}{\beta} \underbrace{|f'(\xi_1) - f'(x_{n-1})|}_{\stackrel{\text{MWS}}{=} |f''(\xi_2) (\xi_1 - x_{n-1})|} |x_n - x_{n-1}| =$$

$$= \frac{1}{\beta} \underbrace{|f''(\xi_2)|}_{\leq \gamma} \underbrace{|\xi_1 - x_{n-1}|}_{\leq |x_n - x_{n-1}|} |x_n - x_{n-1}| \leq \frac{\gamma}{\beta} |x_n - x_{n-1}|^2. \quad \diamond$$

2. Schritt: Behauptung: $\forall n \geq 1$ ist $x_n, x_{n+1} \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta]$ und $|x_n - x_{n+1}| \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{n-1}-1}$

Beweis der Behauptung: Induktion nach n

$$n=1: x_1 \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta]$$

$$|x_2 - x_1| = \left| - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \cdot \underbrace{1}_{= q^{2^{1-1}-1}} \stackrel{\text{hier sogar}}{=} \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \cdot q^{2^{1-1}-1}$$

$$|x_2 - x_1| = \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \cdot \frac{1}{1-q} \leq \delta \Rightarrow x_2 \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta].$$

Sei $n > 1$: $x_n, x_{n-1} \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta]$ und $|x_n - x_{n-1}| \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{n-1}-1}$ (Induktionsvoraussetzung: immer für $n-1$)

$$|x_{n-1} - x_n| \leq \frac{\gamma}{\beta} \underbrace{|x_n - x_{n-1}|^2}_{\leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right|^2 q^{2^{n-1}-2}} \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{\gamma}{\beta} \underbrace{\left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right|}_{=q} q^{2^{n-1}-2} = \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{n-1}-1}.$$

$$|x_{n+1} - x_1| \leq \underbrace{|x_{n+1} - x_n|}_{\leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{n-1}-1}} + \underbrace{|x_n - x_{n-1}|}_{\leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{n-2}-1}} + \dots + \underbrace{|x_2 - x_1|}_{\leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right|}$$

$$\leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| (q^{2^{n-1}-1} + q^{2^{n-2}-1} + \dots + 1) \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{1}{1-q} \leq \delta$$

$$\leq 1 + q + q^2 + \dots + q^{2^{n-1}-1} = \frac{1 - q^{2^n}}{1 - q} \leq \frac{1}{1-q}$$

↑
endliche geometrische Reihe

$$\Rightarrow x_{n+1} \in [x_1 - \delta, x_1 + \delta]. \diamond$$

3. Schritt: Seien $n, m \in \mathbb{N}$, $n < m$.

$$|x_n - x_m| = |x_m - x_n| \leq |x_m - x_{m-1}| + |x_{m-1} - x_{m-2}| + \dots + |x_{n+1} - x_n| \leq$$

$$\leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{m-2}-1} \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{m-3}-1} \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{n-1}-1}$$

$$\leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| (q^{2^{n-1}-1} + q^{2^{n-3}-1} + \dots + q^{2^{n-1}-1}) =$$

$$= q^{-1} (q^{2^{n-1}} + q^{2 \cdot 2^{n-1}} + q^{4 \cdot 2^{n-1}} + \dots + q^{2^{m-n-1} \cdot 2^{n-1}})$$

$$= \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{n-1}-1} (1 + q^{1 \cdot 2^{n-1}} + q^{3 \cdot 2^{n-1}} + q^{7 \cdot 2^{n-1}} + \dots + q^{(2^{m-n-1}-1) \cdot 2^{n-1}}) \leq$$

$$= \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| q^{2^{n-1}-1} (1 + q^{2^{n-1}} + (q^{2^{n-1}})^2 + \dots) = \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{q^{2^{n-1}-1}}{1 - q^{2^{n-1}}}$$

geom. Reihe = $\frac{1}{1 - q^{2^{n-1}}}$

$$\text{Sei } \varepsilon > 0. \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{q^{2^{n-1}-1}}{1 - q^{2^{n-1}}} \rightarrow 0$$

$$\Rightarrow \exists N \forall n \geq N: \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{q^{2^{n-1}-1}}{1 - q^{2^{n-1}}} < \varepsilon.$$

Seien $n, m \geq N$. O.B.d.A: $n < m$.

$$|x_n - x_m| \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{q^{2^{n-1}-1}}{1 - q^{2^{n-1}}} < \varepsilon$$

$\Rightarrow (x_n)$ Cauchyfolge ($[x_1 - \delta, x_1 + \delta]$ vollständig) $\Rightarrow (x_n)$ konvergent

$$\text{Setze } x_0 := \lim_{n \rightarrow \infty} x_n.$$

$$Tx = x - \frac{f(x)}{f'(x)}, \quad T \text{ ist stetig } (x_n = T^{n-1} x_1)$$

$$\overset{T \text{ stetig}}{\downarrow} Tx_0 = \lim_{n \rightarrow \infty} \underbrace{Tx_n}_{= x_{n+1}} = x_0 \Rightarrow x_0 = Tx_0 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} \Rightarrow f(x_0) = 0$$

Somit ist x_0 die eindeutig bestimmte Nullstelle von f in $[x_1 - \delta, x_1 + \delta]$.

$$\text{Es gilt } \lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x_0.$$

$$= T^{n-1} x_1$$

Sei $n \in \mathbb{N}$. Sei $\epsilon > 0$. $\exists N \forall m \geq N: |x_m - x_n| < \epsilon$.

Wähle $m > \max\{n, N\} \Rightarrow m \geq N$ und $m > n$.

$$|x_n - x_0| \leq \underbrace{|x_n - x_m|}_{< \epsilon} + \underbrace{|x_m - x_0|} < \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{q^{2^{n-1}}}{1 - q^{2^{n-1}}} + \epsilon \\ \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{q^{2^{n-1}}}{1 - q^{2^{n-1}}}$$

Daher ist $|x_n - x_0| \leq \left| \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| \frac{q^{2^{n-1}}}{1 - q^{2^{n-1}}}$. \square

Was ist sonst? x_0 ist k-fache Nullstelle:

$$f(x_0) = f'(x_0) = \dots = f^{(k-1)}(x_0) \text{ und } f^{(k)}(x_0) \neq 0.$$

$$T'_{x_0} = \frac{f(x_0) f''(x_0)}{(f'(x_0))^2} \approx \frac{(x-x_0)^k \cdot g \cdot k(k-1)(x-x_0)^{k-2} \tilde{g}}{k^2 (x-x_0)^{2k-2} \dots \hat{g}^2} \approx 1 - \frac{1}{k}$$